Package 'labestData'

August 29, 2016

Title Biblioteca de Dados para Aprendizado de Estatística

Version 0.1-1.462 **Date** 2016-08-29

Description O labestData é um projeto coletivo do PET Estatística UFPR para desenvolver um pacote para o software R com conjuntos de dados para aprendizado de Estatística. O pacote visa contribuir com a comunidade científica ao reunir, organizar, manter e disponibilizar conjuntos de dados presentes em livros, páginas de internet e arquivos pessoais para o ensino-aprendizado de Estatística. Nesta versão o pacote tem 462 conjuntos de dados.

License GPL-3

URL http://gitlab.c3sl.ufpr.br/pet-estatistica/labestData,

https://github.com/pet-estatistica/labestData

BugReports http://gitlab.c3sl.ufpr.br/pet-estatistica/labestData/issues,

https://github.com/pet-estatistica/labestData/issues

LazvData true

Encoding UTF-8

Depends R (>= 3.2.3)

Suggests lattice, latticeExtra, reshape, ggplot2, car, knitr, rmarkdown, shiny, reshape2, MASS, qcc, multcomp, vcd

VignetteBuilder knitr

RoxygenNote 5.0.1

NeedsCompilation no

Author PET Estatística UFPR [cre],

Altamiro Antonio Basiewics [ctb],

Angela Luiza Cunha Legey [ctb],

Bruna Davies Wundervald [ctb],

Bruno Geronymo [ctb],

Daniel Ikenaga [ctb],

Eduardo Elias Ribeiro Junior [ctb],

2 R topics documented:

Gabriel Sartori Klostermann [ctb],
Guilherme Hathy [ctb],
Jhenifer Caetano Veloso [ctb],
Leonardo Marques [ctb],
Maria Helena Oliveira [ctb],
Mariana Marinho Soares [ctb],
Monica Ludmila Hintz De Oliveira [ctb],
Paula Alessandra Zeizer Dimas [ctb],
Vinicius César Pedroso [ctb],
Alcides Conte Neto [ctb],
Walmes Marques Zeviani [ctb],
Cesar Augusto Taconeli [ctb],
Fernando Mayer [ctb]

Maintainer PET Estatística UFPR <pet.estatistica.ufpr@gmail.com>

R topics documented:

BanzattoQd1.2.3													 				12
BanzattoQd3.2.1																	12
BanzattoQd3.4.1																	13
BanzattoQd3.6.1																	14
BanzattoQd3.7.1																	15
BanzattoQd4.5.2													 				16
BanzattoQd4.7.1																	17
BanzattoQd5.2.1																	18
BanzattoQd5.2.4																	19
BanzattoQd5.3.1																 - 2	20
BanzattoQd5.3.7																 1	21
BanzattoQd5.5.1																 - 2	22
BanzattoQd6.2.2																 1	23
BanzattoQd6.2.5																	24
BanzattoQd6.3.4																 1	25
BanzattoQd6.4.2																 1	26
BanzattoQd7.2.1																 - 2	28
BanzattoQd7.3.1																 1	29
BanzattoQd7.3.3																 - 1	30
BanzattoQd8.2.1																	31
BanzattoQd8.3.1																 - 1	32
BanzattoQd8.4.1																	33
BanzattoQd8.4.3																 - 1	34
BanzattoQd9.2.1																 - 1	35
BarbinEx1																	36
BarbinEx13																 - 1	37
BarbinEx14																	38
BarbinEx16																 - 1	39
BarbinEx17													 			 4	40
BarbinEx18																- 2	11

$BarbinEx3\ .\ .\ .$								 							 42
BarbinEx8								 							 42
BarbinEx9								 							 43
BarbinPg104 .								 							 45
BarbinPg114 .								 							 46
BarbinPg125 .								 							 47
BarbinPg137 .								 							 48
BarbinPg156 .								 							 49
BarbinPg167 .								 							 50
BarbinPg177 .								 							 51
BarbinPg25								 							 . 52
BarbinPg72								 							 53
$Charnet Ap D.1 \ . \\$								 							 54
CharnetEg12.2								 							 . 55
$CharnetEg 4.2 \ . \\$								 							 56
CharnetEg5.2 .								 							 . 56
CharnetEg6.4 .								 							 . 57
CharnetEg7.3 .								 							 . 58
CharnetEg8.2 .								 							 . 58
CharnetEg9.2 .								 							 . 59
CharnetEg9.4 .								 							 60
CharnetEx1.17								 							 61
CharnetEx1.18								 							 62
CharnetEx1.20								 							 63
CharnetEx1.5 .								 							 63
CharnetEx1.6 .								 							 64
CharnetEx10.7								 							 65
CharnetEx11.2								 							 66
CharnetEx11.3								 							 66
CharnetEx2.10								 							 67
CharnetEx2.11								 							 68
CharnetEx2.12								 							 69
CharnetEx2.13								 							 69
CharnetEx2.14								 							 . 70
CharnetEx2.15								 							 . 70
CharnetEx2.8 .								 							 . 72
$Charnet Ex 2.9 \ . \\$. 73
CharnetEx3.1 .								 							 . 73
CharnetEx3.3 .								 							 . 74
CharnetEx3.4 .								 							 . 75
CharnetEx3.9 .								 							 . 75
CharnetEx4.1 .								 							 . 76
CharnetEx4.10								 							 . 77
CharnetEx4.2 .								 							 . 77
CharnetEx4.8 .								 							 . 78
CharnetEx5.1 .								 							 79
CharnetEx5.10								 							 . 79
CharnetEx5.11								 							 . 80

CharnetEx5.13		 							 			 	81
CharnetEx5.3		 							 			 	81
CharnetEx5.5		 							 			 	82
CharnetEx5.6		 							 			 	83
CharnetEx6.3		 							 			 	83
CharnetEx6.6		 							 			 	84
CharnetEx6.7		 							 			 	85
CharnetEx7.1		 							 			 	85
CharnetEx7.2		 							 			 	86
CharnetEx7.7		 							 			 	87
CharnetEx8.1		 							 			 	87
CharnetEx8.2		 							 			 	88
CharnetEx8.3		 							 			 	89
CharnetEx8.4		 							 			 	89
CharnetEx8.5		 							 			 	90
CostaEx5.7.2		 							 			 	91
CostaEx5.7.3		 							 			 	91
CostaTb4		 							 			 	92
CostaTb6		 							 			 	93
~		 							 			 	94
CostaTb8		 							 			 	95
DemetrioEg7.7		 							 			 	96
DemetrioEx1.4.1.1		 							 			 	97
DemetrioEx1.4.1.2		 							 			 	98
DemetrioEx1.4.1.3		 							 			 	98
DemetrioEx1.4.1.4		 							 			 	99
DemetrioEx1.4.1.5		 							 			 	100
DemetrioEx1.4.2 .		 							 			 	101
DemetrioEx2.12.15		 							 			 	101
DemetrioEx2.12.16		 							 			 	102
DemetrioEx2.12.5.		 							 			 	103
DemetrioEx5.4.2 .		 							 			 	104
DemetrioEx5.4.5 .		 							 			 	105
DemetrioEx6.5.2 .		 							 			 	106
DemetrioEx7.8.3 .		 							 			 	106
DemetrioTb1.1		 							 			 	107
DemetrioTb1.2		 							 			 	108
DemetrioTb1.3		 							 			 	108
DemetrioTb1.4		 							 			 	109
DemetrioTb1.5		 							 			 	110
DemetrioTb1.6		 							 			 	111
DemetrioTb10.2		 							 			 	112
DemetrioTb2.10		 							 			 	113
DemetrioTb2.11		 							 			 	114
DemetrioTb2.12		 							 			 	115
DemetrioTb2.9		 							 			 	116
DemetrioTb3.5		 							 			 	116
DemetrioTb3.6		 							 			 	117

DemetrioTb4.5							 					 	119
DemetrioTb5.1		 					 					 	120
DemetrioTb7.1		 					 					 	121
DiasEg10.1		 					 					 	121
DiasEg10.2		 					 					 	122
DiasEg11.1	 						 					 	123
DiasEg3.2		 					 					 	124
DiasEg3.6		 					 					 	125
DiasEg5.1		 					 					 	125
DiasEg5.3													
DiasEg6.1													
DiasEg6.2													
DiasEg6.3													
DiasEg7.1													
DiasEg9.1													
DiasEg9.2													
DiasEg9.4													
DiasEx10.4.10.													
DiasEx10.4.6 .													
DiasEx10.4.7 .													
													136
													137
DiasEx11.7.9 .													
DiasEx3.6.7													
DiasEx6.5.1													
DiasEx6.5.10 .		 					 					 	140
DiasEx6.5.9													
DiasEx9.6.10 .							 					 	141
DiasEx9.6.4	 						 					 	142
DiasEx9.6.6		 					 					 	143
DiasEx9.6.7	 						 					 	144
Dinorah													
EpprechtTb2.1		 					 					 	147
EpprechtTb2.2		 					 					 	147
		 					 					 	148
EpprechtTb5.2		 					 					 	148
EpprechtTb5.4	 						 					 	149
EpprechtTb5.5		 					 					 	150
EpprechtTb5.6													151
EpprechtTb5.9	 						 					 	151
EpprechtTb6.10		 					 					 	152
EpprechtTb6.12	 						 					 	153
EpprechtTb6.4							 					 	154
EpprechtTb6.9		 					 					 	154
EpprechtTb7.5							 					 	155
EpprechtTb8.12		 					 					 	156
EpprechtTb8.13													156

157
158
158
159
160
160
161
162
163
164
165
165
166
167
168
169
169
171
172
173
174
175
176
177
178
179
180
181
182
182
183
184
185
186
187
188
189
190
190
191
192
193
194
195
197
198
198
199

-	
C	
MingotiTb2.2 .	 203
MingotiTb3.5 .	 205
_	
_	
MingotiTb8.1 .	 208
obras	 209
PaulaEg1.12.2.	 210
PaulaEg1.12.5.	 212
PaulaEg1.12.6.	 213
PaulaEg2.4.2 .	 214
PaulaEg2.4.3 .	 215
PaulaEg2.5.2 .	 217
PaulaEg2.8.1 .	 218
PaulaEg3.5.1 .	 219
PaulaEg3.5.2 .	 220
PaulaEg3.6.11a	 221
PaulaEg3.6.11b	 222
PaulaEg3.6.9c .	 222
PaulaEg4.2.6 .	 223
PaulaEg4.3.6 .	 224
PaulaEg5.2.8a .	 225
PaulaEg5.2.8c .	 227
PaulaEg5.5.1 .	 228
PaulaEg5.5.2 .	 229
PaulaEg5.5.3 .	 230
PaulaEx1.13.19	 231
PaulaEx1.13.20	 232
PaulaEx1.13.21	 232
PaulaEx1.13.22	 233
PaulaEx1.13.23	 234
PaulaEx1.13.24	 235
PaulaEx1.13.25	 236
PaulaEx2.10.15	 236
PaulaEx2.10.16	 237
PaulaEx2.10.17	 238
PaulaEx2.10.19	 239
PaulaEx2.10.20	 240
PaulaEx2.10.7.	 241
PaulaEx3.7.14.	 243
PaulaEx3.7.15.	 244
PaulaEx3 7 16	245

PaulaEx3.7.19	
PaulaEx3.7.20	247
PaulaEx3.7.21	248
PaulaEx3.7.22	249
PaulaEx3.7.23	
PaulaEx3.7.24	
PaulaEx3.7.25	
PaulaEx3.7.7a	
PaulaEx3.7.7b	
PaulaEx3.7.7c	
PaulaEx3.7.8	
PaulaEx4.6.15	
PaulaEx4.6.17	
PaulaEx4.6.20	
PaulaEx4.6.5	
PaulaEx4.6.6	
PaulaEx4.6.7	
PaulaEx5.6.13	
PaulaEx5.6.14	264
PaulaEx5.6.15	265
PaulaTb1.6	266
PaulaTb1.9	267
PaulaTb2.1	268
PaulaTb2.6	269
PaulaTb3.12	
PaulaTb3.20	
PaulaTb3.21	
PaulaTb4.12	
PaulaTb4.14	
PaulaTb4.2	
PaulaTb4.7	
PaulaTb4.9	
PimentelEg4.2	
PimentelEg5.2	
PimentelEg6.2	
PimentelEg7.3	
PimentelEg7.4	281
PimentelEx5.8.4	282
PimentelEx5.8.5	282
PimentelEx6.6.3	283
PimentelPg142	284
PimentelPg185	285
PimentelPg267	286
PimentelPg269	287
PimentelPg382	288
PimentelPg72	289
PimentelPg91	290
PimentelTb10.3.1	290

PimentelTb10.4.1	
PimentelTb10.6.1	
PimentelTb11.3.1	
PimentelTb12.2.1	
PimentelTb12.3.1	
PimentelTb12.4.1	
PimentelTb13.5.1	
PimentelTb14.4.1	
PimentelTb14.5.1	
PimentelTb14.7.1	
PimentelTb16.2.1	
PimentelTb16.3.1	
PimentelTb17.3.1	
PimentelTb17.4.1	
PimentelTb18.2.1	
PimentelTb20.2.1	
PimentelTb21.5.1	
PimentelTb5.3.1	
PimentelTb6.3.1	
PimentelTb7.6.1	
PimentelTb8.3.1	
PimentelTb9.2.1	
PimentelTb9.3.1	
PimentelTb9.4.1	
RamalhoEg11.10	
RamalhoEg11.13	
RamalhoEg11.4	
RamalhoEg13.2	
C	
_	
RamalhoEg8.8	
RamalhoEx1.7	
RamalhoEx12.2	
RamalhoEx13.1	
RamalhoEx13.2	
RamalhoEx13.3	
RamalhoEx4.1	
RamalhoEx8 2	336

RamalhoTb1.2 .	 	 	 	 	 				 	 337
RamalhoTb11.1 .	 	 	 	 	 				 	 338
RamalhoTb11.17	 	 	 	 	 				 	 339
RamalhoTb12.8 .	 	 	 	 	 				 	 340
RamalhoTb13.1 .	 	 	 	 	 				 	 341
RamalhoTb13.11	 	 	 	 	 				 	 342
RamalhoTb13.13	 	 	 	 	 				 	 342
RamalhoTb13.15	 	 	 	 	 				 	 343
RamalhoTb13.6.	 	 	 	 	 				 	 344
RamalhoTb3.1 .	 	 	 	 	 				 	 345
RamalhoTb3.4 .	 	 	 	 	 				 	 347
RamalhoTb3.6 .	 	 	 	 	 				 	 . 347
RamalhoTb7.1 .	 	 	 	 	 				 	 348
RamalhoTb8.12.										
RamosAnC1										
RamosAnC2										
RamosAnC4	 	 	 	 	 				 	 352
RamosAnC6										
RamosAnC7										
RamosAnC8										 354
RamosTb2.5	 	 	 	 	 				 	 355
RamosTb2.6	 	 	 	 	 				 	 355
RamosTb2.7										 356
RamosTb3.1										357
RamosTb4.1										357
RamosTb5.2										358
RamosTb5.8										
RamosTb6.1	 	 	 	 	 				 	359
StorckEg2.3.5										
StorckTb2										
StorckTb56	 	 	 	 	 				 	 362
StorckTb67										
StorckTb74	 	 	 	 	 				 	 365
StorckTb8	 	 	 	 	 				 	 366
VieiraEx7.3	 	 	 	 	 				 	 . 367
C										
VieiraPg50.2										
VieiraPg57.1										
VieiraPg57.2										
VieiraTb4.1										
VieiraTb8.5	 	 	 	 	 				 	 375

ZimmermannTb10.15.	 	 			 		 			 	376
ZimmermannTb10.20.	 	 			 		 			 	377
ZimmermannTb10.6 .	 	 			 		 			 	378
ZimmermannTb10.9 .	 	 			 		 			 	. 379
ZimmermannTb11.1 .	 	 			 		 			 	. 380
ZimmermannTb11.10.	 	 			 		 			 	. 381
ZimmermannTb11.13.	 	 			 		 			 	. 382
ZimmermannTb11.19.	 	 			 		 			 	. 383
ZimmermannTb11.7 .	 	 			 		 			 	. 384
ZimmermannTb12.1 .	 	 			 		 			 	. 385
ZimmermannTb12.13.	 	 			 		 			 	. 386
ZimmermannTb12.14.	 	 			 		 			 	387
ZimmermannTb12.19.	 	 			 		 			 	. 388
ZimmermannTb12.2 .	 	 			 		 	 		 	. 389
ZimmermannTb12.20 .	 	 			 		 	 		 	. 390
ZimmermannTb12.26 .	 	 			 		 	 		 	. 390
ZimmermannTb12.27 .	 	 			 		 	 		 	. 391
ZimmermannTb12.32.	 	 			 		 			 	. 392
ZimmermannTb12.33.	 	 			 		 			 	. 393
ZimmermannTb12.7 .	 	 			 		 	 		 	. 394
ZimmermannTb12.8 .	 	 			 		 			 	. 395
ZimmermannTb13.1 .	 	 			 		 			 	. 396
ZimmermannTb14.3 .	 	 			 		 	 		 	. 397
ZimmermannTb14.9 .	 	 			 		 			 	. 398
ZimmermannTb15.1 .	 	 			 		 			 	. 399
ZimmermannTb15.10 .	 	 			 		 			 	. 400
ZimmermannTb15.4 .	 	 			 		 			 	. 401
ZimmermannTb16.1 .	 	 			 		 			 	. 402
ZimmermannTb16.10.	 	 			 		 			 	. 403
ZimmermannTb16.3 .	 	 			 		 			 	. 404
ZimmermannTb16.4 .	 	 			 		 			 	. 405
ZimmermannTb16.5 .	 	 			 		 			 	. 405
ZimmermannTb16.8 .	 	 			 		 			 	. 407
ZimmermannTb3.12 .	 	 			 		 			 	. 408
ZimmermannTb3.2.1 .	 	 			 		 			 	. 409
ZimmermannTb3.5	 	 			 		 			 	. 410
ZimmermannTb4.11 .	 	 			 		 			 	. 411
ZimmermannTb4.4	 	 			 		 			 	. 412
ZimmermannTb5.11 .	 	 			 		 			 	. 413
ZimmermannTb5.15 .	 	 			 		 			 	. 414
ZimmermannTb5.2	 	 			 		 			 	. 415
ZimmermannTb7.1	 	 			 		 			 	. 416
ZimmermannTb7.4	 	 			 		 			 	. 417
ZimmermannTb8.5	 	 			 		 			 	. 418
ZimmermannTb9.13 .	 	 			 		 			 	. 419
ZimmermannTb9.17 .	 	 			 		 			 	. 420
ZimmermannTb9.22 .	 	 			 		 			 	. 421
ZimmermannTb9.26 .	 	 			 		 	 		 	. 422

12 BanzattoQd3.2.1

Index 424

BanzattoQd1.2.3 Diametro a Altura do Peito de Eucalyptus saligna

Description

Valores de diâmetro à altura do peito (DAP, cm) de uma amostra aleatória de árvores de *Eucalyptus saligna* de um povoamento com 15 anos de idade.

Format

Um vetor numérico com 20 elementos.

Source

```
Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 1.2.3 pág. 3)
```

Examples

BanzattoQd3.2.1

Controle de pulgao na cultura de pepino

Description

Dados de um experimento visando controle de pulgão (*Aphis gossypii* Glover) em cultura de pepino, instalado em delineamento inteiramente casualizado com 6 repetições. A resposta observada foi o número de pulgões após a aplicação de produtos indicados para seu controle.

BanzattoQd3.4.1

Format

Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que

trat Fator de níveis nominais. Tratamento aplicado para controle do pulgão.

rept Número inteiro que identifica as repetições de cada tratamento.

pulgoes Número de pulgões coletados 36 horas após a pulverização dos tratamentos.

Source

```
Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 3.2.1 pág. 44)
```

Examples

BanzattoQd3.4.1

Produtividades de Cultivares de Mandioca

Description

Produção de mandioca em experimento de competição de cultivares de mandioca. O experimento foi instalado em delineamento inteiramente casualizado devido a área ser homogênea quanto às condições experimentais.

Format

Um data. frame com 25 observações e 3 variáveis.

cult Fator de níveis nominais. Cultivares de mandioca em competição no experimento.

rept Inteiro que identifica a unidade experimental em cada cultivar.

prod Produção observada em cada unidade experimental, em ton ha^{-1} .

Source

```
Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 3.4.1 pág. 50)
```

14 BanzattoQd3.6.1

Examples

BanzattoQd3.6.1

Producao de Materia Seca em Cultivares de Sorgo

Description

Experimento em delineamento inteiramente casualizado avaliando a produção de matéria de cultivares de sorgo. O experimento é desbalanceado no número de repetições das cultivares.

Format

Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis.

cult Fator nominal. Cultivares de sorgo estudadas. Sart é uma variedade enquanto que as demais são híbridos.

rept Inteiro. Identifica as unidades experimentais de cada cultivar.

pms Produção de matéria seca (ton ha⁻¹).

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 3.6.1 pág. 57)

BanzattoQd3.7.1

BanzattoQd3.7.1 Composicao do Substrato na Altura de Pinus oocarpa

Description

Dados de experimento para estudo do efeito de 5 composições de substrato para o desenvolvimento de *Pinus oocarpa*. Experimento realizado em delineamento inteiramente casualizado.

Format

Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis.

comp Fator nominal. Composição do substrato para o desenvolvimento das plantas. Os níveis são: SC - solo de cerrado, SC+E - solo de cerrado com esterco, SC+E+NPK - idem ao anterior com NPK, SC+V - solo de cerrado com vermiculita, SC+V+NPK - o anterior com NPK.

rept Inteiro. Identifica as unidades experimentais em cada composição.

alt Altura média (cm) 60 dias após a semeadura.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 3.7.1 pág. 64)

BanzattoQd4.5.2

BanzattoQd4.5.2

Efeito do Promalin sobre Furtos de Macieira

Description

Resultados de um experimento instalado na Fazenda Chapadão, no município de Angatuba - SP. O delineamento experimental foi o de blocos casualizados, sendo as parcelas constituídas de 4 plantas espaçadas de 6 x 7 metros, com 12 anos de idade na época da instalação do experimento.

Format

Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis.

promalin Fator de níveis nominais que representa a aplicação de promalin. Os níveis são a dose de promalin (ppm) aplicado em plena floração (12.5, 25, e 50), na floração e na frutificação (12.5 + 12.5) e a testemunha (sem aplicação).

bloco São os blocos do experimento, considerados para fazer controle local.

peso Peso (g) médio baseado em um total de 250 frutos por parcela.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 4.5.2 pág. 84)

Mestriner, J. C. (1980). Estudos dos efeitos do promalin sobre frutos de macieiras (*Malus* ssp) cultivares Brasil e Rainha. Trabalho de Conclusão de Curso (Graduação em Agronomia) - Faculdade de Ciências Agrárias e Veterinárias, Universidade Estadual Paulista, Jaboticabal - SP.

BanzattoQd4.7.1

BanzattoQd4.7.1

Comparacao de Metodos de Semeadura do Mamoeiro

Description

Estudo realizado em Jaboticabal - SP por Ruiz (1977) que comparou métodos de semeadura no mamoeiro. O experimento foi instalado em delineamento de blocos casualizados, com 4 repetições, avaliando 3 métodos de semeadura. Foram avaliadas duas unidades experimentais por método em cada bloco.

Format

Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis.

bloco Blocos usados para controle local.

semead Métodos de semeadura do mamoeiro, com 3 níveis: 1) semeadura direta no campo, 2 semeadura em recipientes a pleno sol e 3) semeadura em recipientes no ripado.

altura Alturas médias (cm) das plantas de mamoeiro aos 147 dias após a semeadura.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 4.7.1 pág. 93)

Ruiz, P. R. N. (1977). Estudo comparativo entre diferentes métodos de semeadura na cultura do mamoeiro (*Carica papaya* L.). Trabalho de Conclusão de Curso (Graduação em Agronomia) - Faculdade de Ciências Agrárias e Veterinárias, Universidade Estadual Paulista, Jaboticabal - SP.

18 BanzattoQd5.2.1

BanzattoQd5.2.1

Peneira e Densidade de Plantio na Producao de Amendoim

Description

Dados de um experimento fatorial que estudou o efeito de densidade de plantio e tamanho da peneiras comerciais, de crivos circulares, para classificação das sementes da produção de amendoim (*Arachis hypogaea* L.) variedade Tatu V 53. O experimento foi instalado em delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 27 observações e 4 variáveis, em que

densid Densidade de plantio expresso em número de plantas por metro linear de cultivo.

peneira Diâmetro dos crivos circulares da peneira usada para classificar as sementes (18/64, 20/64 e 22/64 polegadas).

bloco Fator considerado para garantir controle local.

prod Produção média de amendoim em vagens (g) por planta.

Cada parcela tinha 4 linhas de cultivo, espaçadas de 50 cm, com 7 metros de comprimento, resultando em uma área de 14 m². As duas linhas externas de cada parcela e meio metro de cada extremidade das linhas centrais foram consideradas como bordadura, fazendo-se as avaliações apenas no comprimento restante das duas linhas centrais, o que resultou em uma área útil de 6 m².

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 5.2.1, pág. 102)

BanzattoQd5.2.4

```
ylab = "Produção média de amendoim em vagem (g/planta)")
```

BanzattoQd5.2.4

Efeito de Recipientes para Duas Especies de Eucalipto

Description

Experimento em esquema fatorial 3×2 para estudar o efeito de 3 tipos de recipientes para a produção de mudas de duas espécies de Eucalipto. O experimento foi instalado em delineamento inteiramente casualizado.

Format

```
Um data. frame com 24 observações e 4 variáveis, em que
```

recipie São os níveis de recipiente estudados: SPP - saco plástico pequeno, SPG - saco plástico grande e Lam - laminado.

especie São as espécies de Eucalipto: Eucalyptus citriodora e Eucalyptus grandis.

rept Identifica as repetições de cada combinação dos fatores recipiente e espécie.

alt Altura das mudas aos 80 dias de idade (cm).

Source

```
Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 5.2.4, pág. 107)
```

20 BanzattoQd5.3.1

BanzattoQd5.3.1 Producao de Cafe em Funcao de Adubacao NPK

Description

Resultados de um experimento em arranjo fatorial triplo $2 \times 2 \times 2$, instalado em delineamento de blocos casualizados, para estudar o efeito da combinação de nitrogênio, fósforo e potássio na produção de café coco.

Format

Um data. frame com 48 observações e 5 variáveis.

- N Variável numérica que indica ausência (0) ou presença (1) de nitrogênio.
- P Variável numérica que indica ausência (0) ou presença (1) de fósforo.
- K Variável numérica que indica ausência (0) ou presença (1) de potássio.

bloco Fator de 6 níveis nominais, presente para controle local.

prod Variável resposta contínua que é a produção de café coco (kg ha⁻¹) obtida em cada uma das parcelas para cada uma das combinações de N, P e K na adubação.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 5.3.1, pág. 113)

```
library(lattice)
data(BanzattoQd5.3.1)
addmargins(with(BanzattoQd5.3.1,
                tapply(X = prod,
                       INDEX = list(interaction(N, P, K), bloco),
                       FUN = sum)))
xyplot(prod ~ N, data = BanzattoQd5.3.1,
      groups = interaction(P, K, sep = ":"), type = c("p", "a"),
      auto.key = list(title = "P:K", cex.title = 1,
                       columns = 1, corner = c(0.05, 0.95)),
      xlab = "Nitrogênio (0 = ausente, 1 = presente)",
      ylab = expression("Produção de café coco"~(kg~ha^{-1})))
xyplot(prod ~ interaction(N, P, K, sep = ":"),
      data = BanzattoQd5.3.1,
      xlab = "N:P:K (0 = ausente, 1 = presente)",
      ylab = expression("Produção de café coco"~(kg~ha^{-1})))
```

BanzattoQd5.3.7

BanzattoQd5.3.7

Eficiencia na Utilizacao de P por Cultivares de trigo

Description

Experimento em delineamento inteiramente casualizado que avaliou o efeito a eficiência na utilização de fósforo por três cultivares de trigo cultivadas em solo com e sem calagem.

Format

Um data. frame com 48 observações e 5 variáveis.

- cult Cultivares de trigo usadas no experimento: BR 20 Guató tolerante ao alumínio, BR 36 Ianomami sensível ao alumínio, BR 40 Tuiúca moderadamente sensível ao alumínio.
- calag Quantidade aplicada de calcário feita para correção da acidez do solo (calagem): 0 e 4,4 ton ha^{-1} .
- P Quantidade aplicada de fósforo: 0 e 87 mg de P por kg de solo.
- rept Identifica a repetição de cada cela experimental.
- efic Variável resposta que a eficiência na utilização do fósforo, dado pelo quociente da massa seca da parte aérea produzida pela quantidade de fósforo absorvida pelas plantas.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 5.3.7, pág. 120)

22 BanzattoQd5.5.1

BanzattoQd5.5.1

Adubacao Mineral no Milho com Uso de Confundimento

Description

Experimento realizado em Jaboticabal - SP por Vilalta (1972) que, com um arranjo fatorial triplo, estudou a combinação de nitrogênio, fósforo e potássio, cada um com 3 níveis (27 combinações ao todo), sobre a produção de grãos de milho. Como o número de tratamentos é 27, não seria viável, em termos de controle local, ter blocos desse tamanho. Portanto, usou-se a técnica de confundimento para distribuir os 27 tratamentos em 3 blocos de tamanho 9. A técnica foi usada para confundir dois graus de liberdade da interação tripla com o efeito dos blocos. O grupo de confundimento adotado foi o W.

Format

Um data. frame com 27 observações e 4 variáveis, em que

- N Níveis codificados de nitrogênio (N) que representam 0, 30 e 60 kg ha⁻¹. A fonte do N é o sulfato de amônio (20% de N).
- P Níveis codificados de fósforo (P) que representam 0, 30 e 60 kg ha⁻¹. A fonte do P é o superfosfato simples (18% de P_2O_5).
- K Níveis codificados de potássio (K) que representam 0, 30 e 60 kg ha $^{-1}$. A fonte do K é o cloreto de potássio (60% de K_2O).

bloc Fator de níveis nominais que identifica os blocos.

prod Variável resposta observada que é a produção de grãos de milho (kg ha⁻¹).

Cada parcela foi constituída de 6 linhas de plantio com 10 metros de comprimento, num total de 60 m² e, como área útil, foram consideradas as 4 linhas centrais com 8 metros de comprimento (por desconsiderar 1 m em cada extremidade), perfazendo 32 m². O híbrido de milho utilizado foi o HMD-7974.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 5.5.1, pág. 131)

Vilalta, O. A. (1972). Avaliação da produção de milho (*Zea mays* L.) em função da adubação NPK em um latossolo vermelho-escuro – fase arenosa. Trabalho de Conclusão de Curso (Graduação em Agronomia). Faculdade de Ciências Agrárias e Veterinárias, Universidade Estadual Paulista, Jaboticabal, SP.

```
library(lattice)
data(BanzattoQd5.5.1)
```

BanzattoQd6.2.2 23

BanzattoQd6.2.2

Espacamento de Plantio na Producao de Cana-de-acucar

Description

O experimento avaliou o efeito do espaçamento de plantio na produção de variedades de cana-deaçúcar. Para estudar os dois fatores, espaçamento e variedades, considerou-se o delineamento de blocos casualizados com arranjo de tratamentos de parcelas subdivididas com o espaçamento sendo casualizado dentro dos níveis de variedade.

Format

Um data. frame com 40 observações e 4 variáveis.

varied Fator de níveis nominais que representa as variedades de cana-de-açúcar.

espac Fator de níveis nominais que representa o espaçamento entre linhas para o plantio da canade-açúcar.

bloco Fator de níveis nominais que são os blocos do experimento.

prod Produção de cana-de-açúcar, em ton ha⁻¹.

Source

```
Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 6.2.2, pág. 138)
```

```
library(lattice)
data(BanzattoQd6.2.2)
```

24 BanzattoQd6.2.5

BanzattoQd6.2.5

Fontes e Doses para Adubacao Nitrogenada no Milho

Description

Experimento que estudou a produção de milho como função de fontes e doses de adubação nitrogenada. O experimento foi instalado em delineamento de blocos casualizados com arranjo de tratamento em parcela subdividida, sendo as doses casualizadas dentro dos níveis de adubo.

Format

Um data. frame com 48 observações e 4 variáveis.

adubo Fator de níveis nominais que são os adubos fontes de nitrogênio.

dose Fator de níveis métricos que são as doses aplicadas, em kg de nitrogênio por hectare.

bloco Fator de níveis nominais que representa os blocos do experimento.

prod Produção de milho, em kg ha ⁻¹.

Source

```
Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 6.2.5, pág. 144)
```

```
library(lattice)
data(BanzattoQd6.2.5)
```

BanzattoQd6.3.4 25

```
str(BanzattoQd6.2.5)
ftable(with(BanzattoQd6.2.5,
            tapply(prod,
                    list(adubo = adubo,
                         dose = dose,
                         bloco = bloco),
                    FUN = mean)))
xyplot(prod ~ dose, groups = adubo, data = BanzattoQd6.2.5,
       as.table = TRUE, jitter.x = TRUE, type = c("p", "a"),
       auto.key = list(title = "Adubos fontes de nitrogênio",
                        cex.title = 1, columns = 2),
       xlab = expression(
           "Quantidade aplicada de nitrogênio"~(kg~ha^{-1})),
       ylab = expression("Produção de milho"\sim(kg\simha\sim{-1})))
xyplot(prod ~ dose | adubo, data = BanzattoQd6.2.5,
       as.table = TRUE, jitter.x = TRUE,
       xlab = expression(
           "Quantidade aplicada de nitrogênio"~(kg~ha^{-1})),
       ylab = expression("Produção de milho"\sim(kg\simha\sim{-1})),
       panel = function(x, y, ...){
           panel.xyplot(x, y, ...)
           m0 \leftarrow lm(y \sim poly(x, degree = 2))
           panel.curve(predict(m0, newdata = list(x = x)))
       })
```

BanzattoQd6.3.4 Epocas de Plantio e Colheita na Producao de Beterraba

Description

Experimento estudar o efeito de datas de plantio, épocas de colheita e aplicação de inseticidas na produção de beterraba. Os tratamentos foi arranjados em parcelas sub-subdivididas no delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 72 observações e 5 variáveis.

data Fator de níveis ordinais que representa as datas de plantio de beterraba. Os níveis do fator data foram casualizados nas parcelas.

inset Variável binária que representa a aplicação de inseticida (1) ou não (0). Este fator foi casualizado as subparcelas.

epoc Fator de níveis ordinais que representa a época de colheita das beterrabas. Esse fator foi casualizado nas sub-subparcelas.

bloco Fator de níveis nominais que presenta os blocos do experimento.

prod Produção de beterraba. A unidade de medida não foi informada.

26 BanzattoQd6.4.2

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 6.3.4, pág. 156)

Examples

```
library(lattice)
data(BanzattoQd6.3.4)
str(BanzattoQd6.3.4)
ftable(with(BanzattoQd6.3.4,
            tapply(prod,
                   list(data = data,
                        inset = inset,
                        epoc = epoc,
                        bloco = bloco),
                   FUN = mean)))
xyplot(prod ~ epoc | data, groups = inset, data = BanzattoQd6.3.4,
       as.table = TRUE, layout = c(NA, 1),
       jitter.x = TRUE, type = c("p", "a"),
       auto.key = list(title = "Aplicação de inseticida",
                       cex.title = 1, columns = 2),
       strip = strip.custom(var.name = "Época", strip.names = TRUE),
       xlab = "Ordem das datas de plantio",
       ylab = "Produção de beterraba")
```

BanzattoQd6.4.2 Epoca de Plantio e Adubacao Nitrogenada em Beterraba

Description

Experimento em delineamento de blocos casualizados cujos níveis dos fatores, época de plantio e nitrogênio, foram casualizados em faixas. A variável reposta observada foi a produção de beterraba.

Format

Um data. frame com 80 observações e 4 variáveis.

nitro Fator de níveis métricos que correspondem à quantidade de nitrogênio aplicada, em libras por acre.

epoca Fator de níveis ordinais que representa as épocas de plantio de beterraba.

bloco Fator de níveis nominais que identifica os blocos do experimento.

prod Produção de beterraba, em toneladas por acre.

BanzattoQd6.4.2

Na figura abaixo, tem-se a organização dos 4 blocos, bem como dos níveis de época de plantio e nitrogênio em cada um deles. No bloco 1 (B1), a faixa em cinza claro horizontal indica a unidade experimental da época 4 (E4) e a faixa cinza escuro vertical a unidade experimental para o nível de nitrogênio 80 (N 80). A cédula preta é a unidade experimental da combinação dos níveis dos fatores.

ıaı	OI C	٠.			
		N 80	N 160	N 0	N 320
	E4				
	E5				
B1	E1				
	E3				
	E2				
		N 320	N 0	N 80	N 160
	E4				
	E2				
B2	E3				
	E5				
	E1				
		N 80	N 160	N 0	N 320
	E1	11 00	N 100	NU	IN 320
	E5				
В3	E2				
D3	E3				
	E3 E4				
	E4				
		N 0	N 320	N 160	N 80
	E4				
	E3				
B4	E5				
	E1				
	E2				

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 6.4.2, pág. 163)

28 BanzattoQd7.2.1

BanzattoQd7.2.1

Efeito do Gesso no Peso de Graos de Feijao

Description

Estudo sobre o efeito do gesso no peso de grãos de feijão (*Phaseolus vulgaris* L.) feito por Ragazzi (1979). O experimento foi instalado em delineamento inteiramente casualizado e foram estudados 7 níveis de gesso, de 0 a 300, igualmente espaçados em 50 kg ha⁻¹.

Format

```
Um data. frame com 28 observações e 3 variáveis. gesso Níveis de gesso aplicados, em kg ha^{-1}. rept Identifica as repetições de cada dose de gesso. peso Peso de 1000 sementes de feijão, em gramas.
```

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 7.2.1, pág. 170)

Ragazzi, D. (1979). Efeito de doses de gesso na cultura do feijoeiro (*Phaseolus vulgaris* L.). Trabalho de Conclusão de Curso (Graduação em Agronomia). Faculdade de Ciências Agrárias e Veterinárias, Universidade Estadual Paulista, Jaboticabal.

BanzattoQd7.3.1

BanzattoQd7.3.1

Diametro e Altura de Tubetes na Formacao de Mudas de Eucalipto

Description

Experimento fatorial 3×3 que avaliou o efeito das dimensões do tubete (diâmetro e altura, 3 níveis cada) na produção de mudas de eucalipto. O experimento foi instalado em delineamento de blocos casualizados e a resposta medida foi a altura das mudas 75 dias após a semeadura.

Format

Um data. frame com 27 observações e 4 variáveis.

dt Diâmetro dos tubetes, em cm.

at Altura dos tubetes, em cm.

bloco Variável nominal que identifica os blocos do experimento.

alt Altura das mudas 75 dias após a semeadura.

Source

```
Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 7.3.1, pág. 177)
```

30 BanzattoQd7.3.3

BanzattoQd7.3.3

Experimento Fatorial com Fatores Qualitativos e Quantitativos

Description

Dados fictícios de um experimento fatorial duplo com um fator qualitativo e outro quantitativo. O experimento está em delineamento de blocos casualizados e a resposta é a produção da cultura.

Format

```
Um data. frame com 32 observações e 4 variáveis. varied Níveis nominais do fator variedade. adub Níveis métricos do fator adubação, em kg ha^{-1}. bloco Níveis nominais do fator bloco. prod Produção, em ton ha^{-1}.
```

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 7.3.3, pág. 182)

BanzattoQd8.2.1

BanzattoQd8.2.1

Grupo de Ensaios de Competicao de Batata

Description

Dados referentes a um grupo de 4 ensaios de competição de 10 cultivares de batata, realizado por Filgueira (1991) em Guaíra - SP. Os ensaios foram instalados no delineamento de blocos casualizados com 4 repetições. A variável resposta é a produção de tubérculos, em t ha⁻¹.

Format

```
Um data. frame com 160 observações e 4 variáveis.
```

exper Fator de níveis categóricos que identifica o experimento (ensaio)).

bloco Fator de níveis categóricos que identifica os blocos dentro de um experimento.

cult Fator de níveis categóricos que identifica as cultivares de batata.

prod Produção de tubérculos, em tom ha^{-1} .

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 8.2.1, pág. 190)

Filgueira, F. A. R. (1991). Interação genótipo ambiente em batata (*Solanum tuberosum* L. spp *tuberosum*). Tese (Doutorado em Produção Vegetal). Faculdade de Ciências Agrárias e Veterinárias, Universidade Estadual Paulista, Jaboticabal: SP.

32 BanzattoQd8.3.1

BanzattoQd8.3.1 Grupo de Ensaios de Competicao de Genotipos de Batata

Description

Grupo de ensaios de competição de genótipos de batata realizado por Filgueira (1991) em Anápolis - GO. Cada experimento foi instalado em delineamento de blocos casualizados com 4 repetições. A variável resposta foi a produção, em t ha⁻¹, de batata.

Format

Um data. frame com 40 observações e 3 variáveis.

exper Fator de níveis categóricos que identifica o experimento.

genot Fator de níveis categóricos que identifica os genótipos de batata.

prod Produção total de batata resultante da soma dos valores observados nos 4 blocos de cada experimento, em t ha $^{-1}$.

Esse data. frame não possuí o valor individual de cada parcelas mas sim a soma do valor (total) nas parcelas de um mesmo genótipo em cada um dos experimentos. As estimativas dos quadrados médios residuais em cada experimento estão disponíveis no atributo "qmr" do objeto.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 8.3.1, pág. 196)

Filgueira, F. A. R. (1991). Interação genótipo ambiente em batata (*Solanum tuberosum* L. spp *tuberosum*). Tese (Doutorado em Produção Vegetal). Faculdade de Ciências Agrárias e Veterinárias, Universidade Estadual Paulista, Jaboticabal: SP.

```
library(lattice)

data(BanzattoQd8.3.1)

str(BanzattoQd8.3.1)

attr(x = BanzattoQd8.3.1, which = "qmr")

with(BanzattoQd8.3.1, addmargins(tapply(prod, list(genot, exper), FUN = mean)))

xyplot(prod ~ genot, groups = exper, data = BanzattoQd8.3.1, type = c("p", "a", "g"), auto.key = list(title = "Experimento", cex.title = 1, columns = 4),
```

BanzattoQd8.4.1

```
scales = list(x = list(rot = 90)),
xlab = "Genótipos",
ylab = expression(
   "Produção total de tubérculos de 4 parcelas"~(t~ha^{-1})))
```

BanzattoQd8.4.1

Grupo de Ensaios de Competicao de Genotipos de Cebola

Description

Grupo de experimentos de competição de genótipos de cebola realizado por Santos (2003). O delineamento considerado em cada ensaio não foi informado.

Format

Um data. frame com 60 observações e 3 variáveis.

exper Fator de níveis categóricos que representa os experimentos.

genot Fator de níveis categóricos que representa os genótipos de cebola.

prod Produção média de bulbos dos genótipos em cada experimento (média das repetições), em t ha^{-1} .

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 8.4.1, pág. 200)

Santos, G. M. (2003). Adaptabilidade e estabilidade de genótipos de cebola. Tese (Doutorado em Genética e Melhoramento de Plantas). Faculdade de Ciências Agrárias e Veterinárias, Universidade Estadual Paulista, Jaboticabal: SP.

34 BanzattoQd8.4.3

```
xlab = "Genótipos de cebola",
ylab = expression(
   "Produção média de bulbos"~(t~ha^{-1})))
```

BanzattoQd8.4.3

Grupo de Experimentos de Adubacao Nitrogenada em Milho

Description

Dados referentes à produção de milho em grãos de ensaios fatoriais 3³ de adubação NPK na cultura do milho. Os experimentos foram realizados em 8 locais. O delineamento experimental não foi informado.

Format

Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis.

local Fator de níveis categóricos que identifica os locais onde foram instalados os experimentos. nitro Nível de nitrogênio fornecido na adubação. A escala de medida dos níveis originais não foi informada. Os níveis foram representados por inteiros (0, 1 e 2), o que sugere que são equidistantes na escala original.

prod Produção média de grãos de milho (média das repetições em cada experimento), em kg ha⁻¹.

O data. frame possui um atributo com os quadrados médios residuais em cada experimento.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 8.4.3, pág. 202)

BanzattoQd9.2.1 35

BanzattoQd9.2.1

Producao de Variedades de Milho

Description

Resultados de um experimento para avaliação da produção de cultivares de milho. O experimento foi instalado em delineamento de blocos casualizados. Além da produção em cada parcela, contouse o número de plantas por parcela (stand)

Format

Um data. frame com 24 observações e 6 variáveis.

varied Fator de níveis categóricos que representa as variedades de milho.

A Fator de níveis categóricos que representa os níveis de um fator fictício A.

B Fator de níveis categóricos que representa os níveis de um fator fictício B.

bloco Fator de níveis categóricos que indica os blocos do experimento.

nppp Número de plantas por parcela.

prod Produção de milho (g) por parcela.

Os fatores A e B são fictícios pois foram criados apenas para demonstrar como fazer a análise caso o experimento fosse um fatorial 3×2 ao invés de ter um único fator de 6 níveis.

Source

Banzatto, D. A., Kronka, S. D. (2013). Experimentação Agrícola (4th ed.). Jaboticabal, SP: Funep. (Quadro 9.2.1, pág. 206)

36 BarbinEx1

BarbinEx1

Altura de Pinus elliottii aos 10 anos de idade

Description

Os dados referem-se à altura (m) de *Pinus elliottii*, var. *elliottii*, com 10 anos de idade plantadas no espaçamento $2 \times 2,5$ metros.

Format

Um vetor com 50 elementos de valor numérico.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 1, pág. 199)

```
library(latticeExtra)
library(ggplot2)
data(BarbinEx1)
str(BarbinEx1)
# Histograma + densidade com graphics.
ht <- hist(BarbinEx1, prob = TRUE, main = NULL, col = "orange",</pre>
           ylab = "Densidade de probabilidade",
           xlab = expression("Altura de árvores de"
                             ~italic("Pinus elliottii")))
lines(density(BarbinEx1))
rug(BarbinEx1)
# Histograma + densidade com lattice.
histogram(BarbinEx1, breaks = ht$breaks, col = "orange",
          type = "density",
          ylab = "Densidade de probabilidade",
          xlab = expression("Altura de árvores de"
                            ~italic("Pinus elliottii")))
   latticeExtra::as.layer(densityplot(BarbinEx1,
                                       plot.points = FALSE,
                                       col = 1))
   latticeExtra::layer(panel.rug(x = x, col = 1))
# Histograma + densidade com ggplot2.
ggplot()
   geom_histogram(mapping = aes(x = BarbinEx1, y = ..density..),
                   breaks = ht$breaks, fill = "orange", col = 1)
```

BarbinEx13

Diametro Medio do Tronco de Especies de Eucalipto

Description

Diâmetro médio (cm), aos 5 anos de idade, de plantas úteis da parcela de um ensaio fatorial 2×4 , em blocos casualizados com 3 repetições, conduzido por H. A. Mello e outros, Mogi-Guaçu (1966-1971).

Format

Um data. frame com 24 observações e 4 variáveis.

euca Fator categórico, seus níveis são espécies de eucalipto.

dist Fator que representa a distância ou espaçamento de plantio das plantas, em metros.

bloc Fator que representa os blocos do experimento.

diam Diâmetro médio (cm) das plantas úteis da parcela.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 13, pág. 206)

BarbinEx14

Producao de Milho em Ensaio Fatorial de NPK

Description

Ensaio fatorial de adubação NPK, fatorial 2^3 , com resultados referentes à produção de milho (kg ha⁻¹), conduzido em delineamento de blocos casualizados em Limoeiro, PE.

Format

Um data. frame com 24 observações e 5 variáveis.

- N Fator métrico com níveis codificados para adubação com nitrogênio.
- P Fator métrico com níveis codificados para adubação com fósforo.
- K Fator métrico com níveis codificados para adubação com potássio.

bloc Fator que identifica os blocos do experimento.

prod Produção de milho, em kg ha⁻¹.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 14, pág. 206)

BarbinEx16

Efeito de Sistemas de Plantio na Produtividade de Cana-de-acucar

Description

Produtividade de cana-de-açúcar, cultivar CB-43-5, obtidos de dois sistemas de plantio nos dois primeiros cortes (cana planta e cana soca) em um ensaio de parcelas subdivididas em delineamento inteiramente casualizado. Os níveis de sistema de plantio (sulc) são aleatorizados às parcelas, segundo um delineamento inteiramente casualizado, portanto este é o fator da parcela. O corte é o fator da subparcela porque são medidas repetidas (no tempo, inclusive) na mesma unidade experimental.

Format

Um data. frame com 40 observações e 4 variáveis.

cort Fator categórico em que os níveis indicam o primeiro (corte da cana planta) e o segundo (corte da planta soca) corte da cultura.

sulc Fator categórico cujos níveis identificam o tipo de sistema de plantio: com sulco simples ou com sulco duplo. O espaçamento entre sulcos simples foi de 1,40 m e entre sulcos duplos foi de $0,60 \times 1,40$ m.

rept Identifica as repetições.

prod Produtividade da cana-de-açúcar, em toneladas por hectare.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 16, pág. 208)

```
ylab = "Produtividade de cana-de-açúcar (t/ha)")
```

BarbinEx17

Efeito do Espacamento na Produtividade de Laranjeira Valencia

Description

Dados de produtividade de laranja, em kg por planta, de um ensaio em blocos casualizados estudando o efeito do espaçamento de plantio de laranjeira Valência (clone novo) sobre *trifoliata* realizado na Estação Experimental de Limeira (IAC, SP). As colheitas foram obtidas em 5 anos consecutivos, portanto, trata-se de um estudo longitudinal.

Format

```
Um data. frame com 100 observações e 4 variáveis, em que ano Ano da colheita do pomar. bloc Fator categórico que identifica os blocos do experimento. espac Fator categórico que representa os espaçamentos (m) utilizados para plantio das plantas. prod Produtividade de laranja, em kg por planta (média de duas plantas por parcela).
```

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 17, pág. 209)

BarbinEx18 41

BarbinEx18

Altura de Plantas de Especies de Eucalipto em Varios Locais

Description

Dados referentes à altura de plantas de eucalipto, com 3 anos de idade, em ensaios inteiramente casualizados estudando o efeito da espécie de eucalipto em vários municípios (grupo de experimentos). Os ensaios foram conduzidos pelo Instituto Florestal, em Tupi/SP. Todos os ensaios receberam uma calagem e uma adubação completa.

Format

Um data. frame com 100 observações e 4 variáveis, em que

loc Fator categórico que representa os locais (municípios) onde foram feitos os ensaios.

espec Fator categórico que representa as espécies de eucalipto.

rept Números que identificam as repetições de cada espécie dentro de cada local.

alt Altura (m) de plantas de eucalipto com 3 anos de idade.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 18, pág. 210)

BarbinEx3

Podridao Mole de Manga em Funcao do Tratamento Termico

Description

Os dados referem-se as notas (médias de 6 frutos) atribuídas a podridão mole de manga (fruto) sob diferentes tratamentos térmicos, de um experimento inteiramente ao acaso realizado pelo Prof. Vladimir R. Sampaio, do Departamento de Horticultura, ESALQ-USP.

Format

Um data. frame com 28 observações e 2 variáveis.

tterm Fator categórico que indica o tratamento térmico.

nota Nota atribuída a podridão mole de manga, valor resultante da média de 6 frutos avaliados.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 3, pág. 119)

Examples

BarbinEx8

Controle Quimico do Damping-off em Eucalipto

Description

Os dados referem-se à altura (cm) de mudas de *E. saligna* Sm., de um ensaio inteiramente casualizado, de controle químico de "Damping-off" conduzido por Krugner (1971).

Format

Um data. frame com 45 observações e 3 variáveis.

fung Fator categórico que indica o fungicida usado: Test - Testemunha (sem fungicida), Dithane - Dithane M-45 e Thiran.

fumig Fator categórico que indica o fumigante de solo usado: Vapan, Brom - Brometo de metila, Basamid, PNCB e Test - Testemunha (sem fumigante).

alt Altura da muda (cm).

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 8, pág. 202)

Krugner, T. L. Controle químico do "damping-off" em eucalipto. Piracicaba, 1971. 60p. Dissertação (Mestrado) - Escola Superior de Agricultura "Luiz de Queiroz"/USP.

Examples

BarbinEx9

Ensaio de Competicao de Clones de Laranja Pera-do-Rio

Description

Ensaio de competição de 13 clones de laranja Pera-do-Rio onde foram obtidos os resultados de produção, em kg de frutos planta, para o ano de 1987, em que as plantas estavam com 16 anos de idade. O ensaio foi conduzido pelo Dr. Joaquim Teófilo Sobrino em delineamento de blocos ao acaso na Estação Experimental de Limeira, do IAC.

Format

```
Um data. frame com 78 observações e 4 variáveis.

clon Fator categórico que identifica os clones de laranja.

bloc Fator categórico que identifica os blocos do ensaio.

plan Fator que identifica de qual planta, de duas por parcela, corresponde a produção.

prod Produção de frutos, em kg de frutos por planta.
```

Details

O dataset BarbinEx10 resulta de uma agregação dos dados do BarbinEx9 que está disponível na seção Examples.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (Exercício 9, pág. 203)

```
library(latticeExtra)
data(BarbinEx9)
str(BarbinEx9)
xyplot(prod ~ reorder(clon, prod), data = BarbinEx9,
       groups = bloc, type = c("p", "a"),
       xlab = "Clones de laranja Pera-do-Rio",
       ylab = "Produção (kg de frutos/planta)",
       auto.key = list(columns = 3, title = "Bloco", cex.title = 1),
       scales = list(x = list(tck = c(1, 0))),
       xscale.components = function(...) {
                ans <- xscale.components.default(...)</pre>
                ans$bottom$ticks$tck <-
                    1.8 * (ans$bottom$ticks$at %% 2 + 0.25)
                ans
       })
BarbinEx10 <- aggregate(prod ~ bloc + clon,
                        data = BarbinEx9, FUN = mean)
i <- with(BarbinEx10,</pre>
          c(which(clon == "Tardia CV4" & bloc == "I"),
            which(clon == "Paulo Rosa" & bloc == "II")))
BarbinEx10$prod[i] <- NA</pre>
```

BarbinPg104 45

BarbinPg104

Producao de Cultivares de Cana-de-acucar

Description

Experimento em delineamento quadrado latino que avaliou a produção de cultivares de cana-adeaçúcar.

Format

```
Um data. frame com 25 observações e 4 variáveis, em que linha Fator de níveis categóricos que são as linhas do quadrado. colun Fator de níveis categóricos que são as colunas do quadrado. cult Fator de níveis categóricos que são as cultivares de cana-de-açúcar estudadas. prod Produção de cana-de-açúcar, em kg parcela<sup>-1</sup>.
```

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 104)

```
library(lattice)
data(BarbinPg104)
str(BarbinPg104)
xyplot(prod ~ cult, data = BarbinPg104,
       jitter.x = TRUE,
       col = with(BarbinPg104, as.integer(linha)),
       pch = with(BarbinPg104, as.integer(colun)),
       xlab = "Porta enxertos para laranjeira",
       ylab = "Número médio de frutos por planta")
levelplot(prod ~ linha + colun,
          data = BarbinPg104, aspect = "iso",
          xlab = "Linha", ylab = "Coluna",
          lbl = as.character(BarbinPg104$cult),
          col.regions = colorRampPalette(colors = c("yellow", "blue")),
          panel = function(x, y, z, lbl, ...) {
              panel.levelplot(x, y, z, ...)
              panel.text(x = x, y = y, labels = lbl, pos = 3)
              panel.text(x = x, y = y,
                         labels = sprintf("%0.2f", z),
```

46 BarbinPg114

```
pos = 1, cex = 1)
```

BarbinPg114

Influencia do Aparelho e Operador na Medicao de Arvores

Description

Dados de um experimento fatorial 5×4 , em delineamento de blocos casualizados, sobre e influência do aparelho e do operador na determinação de altura de árvores, aos 7 anos de idade, de *Eucaliptus saligna* (Simões, Mello e Barbin, 1967).

Cinco aparelhos ou instrumentos de mensuração (hipsômetro de Blume-Leiss, hipsômetro de Haga, hipsômetro Weise, prancheta dendrométrica e trena) foram testados por 4 operadores resultando em 20 combinações. Diante de uma árvore era sorteado um número no universo de 1 a 20 que representava um operador × aparelho. Cada operador com um aparelho efetuava duas medições consecutivas da mesma árvore (bloco) e a média era registrada. O sorteio continuava até as combinações fossem realizadas na árvore, então passava-se para a próxima árvore. Evidentemente, a medida feita com o trena ficava sempre para o final (testemunha).

Format

Um data. frame com 200 observações e 4 variáveis.

apar Fator de níveis categóricos que identifica os aparelhos utilizados pelos operadores para medição da altura total das árvores.

oper Fator de níveis categóricos que identifica os operadores que utilizaram os aparelhos.

bloc Fator de níveis categóricos que representa as árvores que foram medidas. Cada árvore funciona como um bloco onde todos os operadores x aparelhos foram empregados.

alt Altura total da árvore (média de duas medidas consecutivas, em metros) determinada por cada aparelho ou instrumento de medida e operador.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 114)

Simões, J. W., Mello, H. A., Barbin, D. (1967). Eficiência dos aparelhos e e influência do operador na medição de altura total de árvores. O Solo, Piracicaba, v.2, p.57-63.

```
library(latticeExtra)
data(BarbinPg114)
str(BarbinPg114)
```

BarbinPg125 47

```
xyplot(alt ~ oper | bloc, data = BarbinPg114,
       groups = apar, type = "b",
       as.table = TRUE,
       auto.key = list(space = "top", columns = 2,
                       title = "Aparelhos", cex.title = 1.1),
       strip = strip.custom(strip.names = TRUE,
                            sep = " ", var.name = "Árvore"),
       xlab = "Operadores",
       ylab = "Altura total (m)")
    layer(panel.abline(h = mean(y), lwd = 2))
xyplot(alt ~ oper | apar, data = BarbinPg114,
       groups = bloc, type = "b",
       as.table = TRUE,
       auto.key = list(space = "right",
                       title = "Árvore", cex.title = 1.1),
       xlab = "Operadores",
       ylab = "Altura total (m)")
```

BarbinPg125

Adubacao NPK no Cafeeiro

Description

Experimento no o delineamento de blocos casualizados que estudou a combinação de nitrogênio, fósforo e potássio, cada um com dois níveis (fatorial 2^3), na produção de café coco. Os níveis dos fertilizantes foram codificados para 0 e 1 e não foi informada as doses reais de cada um deles.

Format

Um data. frame com 48 observações e 5 variáveis.

- N Inteiro que codifica dois níveis de nitrogênio (0 e 1).
- P Inteiro que codifica dois níveis de fósforo (0 e 1).
- K Inteiro que codifica dois níveis de potássio (0 e 1).

bloc Fator de níveis categóricos considerado para controle local.

prod Produção de café coco, em kg por parcela de 105 metros quadrados (12 covas no espaçamento 3.5×2.5 m).

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 125)

48 BarbinPg137

Examples

BarbinPg137

Adubacao NPK na Producao de Algodao Herbaceo

Description

Produção de algodão herbáceo de um ensaio de adubação NPK 3³ com confundimento (grupo W) de dois graus de liberdade da interação tripla. Cada combinação NPK teve duas repetições por bloco e o ensaio foi conduzido por Cavalcanti (1977) em Pernambuco.

Format

Um data. frame com 54 observações e 6 variáveis.

- N Dose de nitrogênio (kg ha⁻¹) usada na adubação.
- P Dose de fósforo (kg ha⁻¹) usada na adubação.
- K Dose de potássio (kg ha⁻¹) usada na adubação.

bloc Fator de níveis categóricos considerado para controle local.

rept Número inteiro que identifica as repetições das celas experimentais dentro dos blocos.

prod Produção de algodão herbáceo, em kg ha⁻¹.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 137)

Cavalcanti, F. B. (1977). A adubação mineral na cultura do algodão (*Gossypium hirsutum* L.) no Estado de Pernambuco. Dissertação de Mestrado, Escola Superior de Agricultura "Luiz de Queiroz"/USP, Piracicaba.

BarbinPg156 49

Examples

```
library(lattice)
data(BarbinPg137)
str(BarbinPg137)
x <- c("N", "P", "K")
forms <- unlist(lapply(mapply(FUN = combn,</pre>
                              m = 1:2.
                              MoreArgs = list(x = x)),
                       FUN = function(x) {
                           paste0("~",
                                   apply(x,
                                         MARGIN = 2,
                                         FUN = paste,
                                         collapse = "+"))
                       }))
# A frequência das combinações simples e duplas.
sapply(forms, xtabs, data = BarbinPg137)
xyplot(prod ~ as.factor(N) | as.factor(P), data = BarbinPg137,
       groups = K, type = c("p", "a"),
       auto.key = list(space = "top", columns = 3,
                       title = expression(
                            "Potássio"~(K * ", " * kg~ha^{-1})),
                       cex.title = 1.1),
       strip = strip.custom(strip.names = TRUE, sep = " = ",
                            var.name = expression(
                                 "Fósforo"~(P * ", " * kg~ha^{-1}))),
       xlab = expression("Nitrogênio"~(N * ", " * kg~ha^{-1})),
       ylab = expression(
           "Produção de algodão herbáceo"~(kg~ha^{-1})))
```

BarbinPg156

Aplicacao de Adubacao Fosfatada na Producao de Milho

Description

Dados de um ensaio de adubação fosfatada em milho, realizado no esquema de parcelas subdivididas em delineamento de blocos ao acaso, que avaliou o efeito da forma de aplicação da adubação (cova, sulco ou lanço) e da dose de fósforo na produção de milho.

Format

Um data. frame com 48 observações e 4 variáveis, em que

50 BarbinPg167

```
aplic Fator categórico cujos níveis são a forma de aplicação da adubação fosfatada.
```

adub Fator métrico cujos níveis representam a quantidade de adubação fosfatada, em kg ha $^{-1}$, feita com P_2O_5 .

bloc Fator de níveis categóricos cujos níveis representam os blocos do experimento.

```
prod Produção de milho (kg ha<sup>-1</sup>).
```

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 156)

Examples

BarbinPg167

Producao de Porta-enxertos para Laranjeira em Varias Safras

Description

Dados de produção de laranja de um ensaio de competição de porta-enxertos para laranjeira Valência realizado na Estação Experimental de Limeira, em delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 90 observações e 4 variáveis, em que

anos Fator métrico cujos níveis são os anos em que foram feitas as colheitas do experimento.

penx Fator categórico cujos níveis são os porta-enxertos utilizados para o cultivo de laranja.

bloc Fator categórico cujos níveis são os blocos do experimento.

prod Produção (kg/planta) obtida pela média de duas plantas por parcela.

BarbinPg177 51

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 167)

Examples

BarbinPg177

Altura de Progenies de E. grandis em Tres Locais

Description

Dados de experimento que mediu a altura (m) de árvores seis progênies de *Eucaliptus grandis* em experimentos instalados em 3 locais sob o delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 72 observações e 4 variáveis, em que

prog Fator categóricos cujos níveis são progênies de Eucaliptus grandis.

bloc Fator categórico cujos níveis identificam os blocos do experimento.

local Fator categóricos cujos níveis são os locais onde os experimentos foram instalados.

alt Altura média de 25 plantas por parcela (m) aos 7 anos de idade.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 177)

52 BarbinPg25

Examples

BarbinPg25

Enraizamento de Estacas de Pessego

Description

Dados adaptados de Zambão, Sampaio e Barbin (1982), onde foram comparadas quatro cultivares de pêssego quando ao enraizamento de estacas. Experimento foi instalado em delineamento inteiramente casualizado.

Format

Um data. frame com 20 observações e 2 variáveis.

cult Fator de níveis categóricos que representa as cultivares de pêssego estudadas.

estac Número de estacas enraizadas. Total de estacas plantadas foi 20 em cada parcela.

O atributo missings é um vetor com números que indicam a posição das observações consideradas perdidas para se ilustrar a análise do experimento com número não igual de repetições.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 25)

Sambão, J. C., Sampaio, V. R., Barbin, D. (1982). Enraizamento de estacas herbáceas de pessegueiro (*Prunus persica* L.). Anais da E.S.A. "Luiz de Queiróz", Piracicaba, v.39, 1039-1045.

```
library(lattice)
data(BarbinPg25)
```

BarbinPg72 53

BarbinPg72

Producao de Laranjeira sob Diferentes Porta-enxertos

Description

Dados de produção de laranjeira aos 12 anos de idade sob diferentes porta-enxertos. O experimento foi instalado em delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 27 observações e 3 variáveis.

portenx Fator de níveis categóricos que distingue os porta-enxertos usados para laranjeira.

bloco Fator de níveis categóricos que identifica os blocos do experimento.

prod Produção, em número médio de frutos por planta.

O atributo missings é um vetor com o número das observações consideradas como perdidas para ilustrar como fazer a análise do experimento desbalanceado.

Source

Barbin, D. (2013). Planejamento e Análise Estatística de Experimentos Agronômicos (2nd ed.). Londrina, PR: Mecenas. (pág. 72)

Teófilo Sobrinho, J. (1972). Comportamento da laranjeira valência (*Citrus sinensis* L., Osbeck) sob diferentes porta-enxertos. Tese (Doutorado). Escola Superior de Agricultura "Luíz de Queiróz"/USP, Piracicaba.

54 CharnetApD.1

CharnetApD.1

Conjunto de Dados de Meninas Dancarinas

Description

Medidas antropomórficas e extensões de bailarinas.

Format

```
Um data. frame com 163 linhas e 6 colunas.

idade Idade, em anos, das bailarinas.

peso Peso, em quilogramas, das bailarinas.

altura Altura, em centímetros, das bailarinas.

ped Medida de angulação do pé direito em movimento de dança clássica

pee Medida de angulação do pé esquerdo em movimento de dança clássica

pem Média das duas medidas de angulação dos pés
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Apêndice D, pág. 325)

CharnetEg12.2 55

CharnetEg12.2

Estudo da Medida de Tecido Adiposo Obtido por Tomografia Computadorizada

Description

Relação entre as medidas de tecidos adiposos obtidas por tomagrafia computadorizada da área abdominal e variáveis relacionadas.

Format

Um data.frame com 29 linhas e 5 colunas.

tomo Medida de tecido adiposo por obtida por tomografia computadorizada.

cint Medida da circunferência da cintura.

us 1 Medida 1 do tecido adiposo por ultrassonografia.

us 2 Medida 2 do tecido adiposo por ultrassonografia.

pc Medida das pregas cutâneas.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 12, exemplo 12.2, pág. 286)

```
data(CharnetEg12.2)

panel.density <- function(x, ...) {
    usr <- par('usr')
    on.exit(par(usr))
    par(usr = c(usr[1:2], 0, 1.5))
    par(new = TRUE)
    plot(density(x), xlab = '', ylab = '', main = '')
}

pairs(CharnetEg12.2, diag.panel = panel.density)</pre>
```

56 CharnetEg5.2

CharnetEg4.2

Avaliacao de Vendedores pelos Clientes

Description

Análise das vendas através das notas atribuídas pelos clientes aos vendedores de uma empresa de seguro.

Format

Um data.frame com 2 colunas e 10 linhas.

notas Nota atribuída ao vendedor, em escala de 0 a 100.

vendas Volume anual de vendas, em milhões de reais.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 4, exemplo 4.2, pág. 79, Capítulo 5, exercício 4, pág. 109, Capítulo 5, exercício 7, pág. 111, Capítulo 6, exercício 1, pág. 142)

Examples

```
data(CharnetEg4.2)
plot(CharnetEg4.2)
```

CharnetEg5.2

Efeito de um Desinfetante

Description

Medição da quantidade de bactérias em um estudo sobre o efeito de um desinfetante diluído em quantidade fixas de água, em concentrações de 1 a 8

Format

Um data. frame com 2 colunas e 16 linhas.

conc Concentração do desinfetante, em percentagem.

bact Contagem de bactérias, em unidade.

CharnetEg6.4 57

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 5, exemplo 2, pág. 95)

Examples

```
data(CharnetEg5.2)
plot(CharnetEg5.2)
```

CharnetEg6.4

Efeito de um Produto Quimico no Peso de Girassois

Description

Medição do efeito da adição de uma solução de um certo produto químico na regação de girassóis.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 20 linhas. peso Peso da planta, em gramas. dose Dose da aplicação, em \log(gcm^{-2}).
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 6, exemplo 4, pág. 136)

```
data(CharnetEg6.4)
plot(peso ~ dose, data = CharnetEg6.4)
```

58 CharnetEg8.2

CharnetEg7.3

Relacao entre Salario, Tempo de Experiencia e Sexo

Description

Dados de salário, tempo de experiência e sexo dos gerentes de agências bancárias de um grande banco.

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 15 linhas.
```

```
salario Salário, em mil reais.
```

exp Tempo de experiência, em anos completos.

sexo Sexo do gerente de agência bancária.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 7, exemplo 3, pág. 152)

Examples

```
data(CharnetEg7.3)
with(CharnetEg7.3, plot(salario, exp, col = sexo))
```

CharnetEg8.2

Conjunto de Dados Generico

Description

Um conjunto de dados qualquer para exercício de ajuste de modelos de regressão linear com diferentes preditores.

Format

Um data. frame com 2 colunas e 15 linhas.

- x Variável independente, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

CharnetEg9.2 59

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 8, exercício 2, pág. 191)

Examples

```
data(CharnetEg8.2)
plot(CharnetEg8.2)
```

CharnetEg9.2

Relacao entre Poluentes Atmosfericos

Description

Relação de poluentes atmosféricos emitidos por carros durante uma coleta realizada em sete períodos diferentes em um grande centro.

Format

Um data. frame com 3 colunas e 7 linhas.

- CO Monóxido de carbono, sem especificação.
- HC Hidrocarbonetos, sem especificação.
- NO Óxido de nitrogênio, sem especificação.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 9, exemplo 2, pág. 216)

```
data(CharnetEg9.2)
plot(CharnetEg9.2)
cor(CharnetEg9.2)
```

CharnetEg9.4

CharnetEg9.4

Um Conjunto de Dados Generico para Regressao Linear Multipla

Description

Um conjunto de dados qualquer para exercício de ajuste de um modelo de regressão linear múltipla onde temos uma variável dependente relaciona a sete outras variáveis independentes.

Format

Um data.frame com 8 colunas e 36 linhas.

- y Variável dependente.
- x1 Variável regressora.
- x2 Variável regressora.
- x3 Variável regressora.
- x4 Variável regressora.
- x5 Variável regressora.
- x6 Variável regressora.
- x7 Variável regressora.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 9, exemplo 4, pág. 226)

Examples

```
data(CharnetEg9.4)
```

plot(CharnetEg9.4)

CharnetEx1.17

Dados Genericos para Regressao Linear Simples

Description

Dois conjuntos de valores X e Y utilizados para para exemplificação de regressão linear simples.

Format

Um data. frame com 3 colunas e 45 linhas.

conj Fator que indica a qual conjunto a observação pertence.

- x Variável independente, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

Details

Este conjunto de dados agrupa dados onde pressupõe-se que sejam de populações distintas. Portanto ao utilizá-lo separe-o com base na variável conj.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 1, exercício 17, pág. 25)

```
data(CharnetEx1.17)
library(ggplot2)
ggplot(CharnetEx1.17, aes(x = x, y = y))
    geom_point()
    facet_grid(~conj, scales = "free_x")
    stat_smooth(method = "lm")
```

CharnetEx1.18

Tempo e Temperatura de uma Reacao Quimica

Description

Registro de 35 tempos de reação química em 7 temperaturas diferentes.

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 35 linhas.
```

```
temp Temperatura em graus Celsius
```

tempo Tempo de reação, em segundos

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 1, exercício 18, pág. 25; e Capítulo 3, exercício 2, pág. 65)

```
data(CharnetEx1.18)
str(CharnetEx1.18)
library(ggplot2)
with(CharnetEx1.18, {
    mu <- aggregate(tempo, list(temp), mean)</pre>
    des <- aggregate(tempo, list(temp), sd)</pre>
    (da <<- data.frame(x = mu$G, mu = mu$x, sd = des$x))
})
ggplot(CharnetEx1.18, aes(x = temp, y = tempo))
    geom_point()
    geom_point(
        aes(x = x - 1, y = mu), data = da,
        col = 4, shape = 15, size = 2.5)
    geom_segment(
        aes(x = x - 1, y = mu - sd, xend = x - 1, yend = mu + sd),
        arrow = grid::arrow(angle = 90,
                             length = grid::unit(0.05, "inches"),
                             ends = "both"),
        data = da, col = 4)
    geom_smooth(method = "lm", se = FALSE)
```

CharnetEx1.20 63

CharnetEx1.20

Testes de Avaliacao de Personalidade

Description

Dois testes de avaliação de personalidade aplicados a 20 indivíduos.

Format

Um data.frame com 2 colunas e 20 linhas.

- t1 Resultados do teste I, em pontos.
- t2 Resultados do teste II, em pontos.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 1, exercício 20, pág. 26; e Capítulo 3, exercício 8, pág. 67)

Examples

```
data(CharnetEx1.20)
plot(CharnetEx1.20)
```

CharnetEx1.5

Tempo de Duracao do Intervalo para o Cafezinho

Description

Tempo de duração do intervalo para o cafezinho para uma amostra de 20 empregados de uma grande empresa.

Format

Um vetor numérico com 20 observações.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 1, exercício 5, pág. 23)

Examples

CharnetEx1.6

Pressao Sanguinea Sistolica

Description

Pressão sanguínea sistólica de um grupo de 16 pacientes de uma clínica.

Format

Um vetor numérico com 16 observações.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 1, exercício 6, pág. 23)

```
data(CharnetEx1.6)

(m <- mean(CharnetEx1.6))
  (s <- sd(CharnetEx1.6))
  fivenum(CharnetEx1.6)

curve(dnorm(x, m, s),
        xlim = extendrange(CharnetEx1.6, f = 0.2),
        col = 4, lwd = 2)
hist(CharnetEx1.6, prob = TRUE, add = TRUE)
rug(CharnetEx1.6)</pre>
```

CharnetEx10.7

CharnetEx10.7

Plantacao de Variedades de Trigo

Description

Experimento com 4 variedades de trigo onde foi observado a precipitação pluviométrica, a concentração de fertilizante e a produtividade. A unidade amostral foram canteiros de mesmo tamanho e sob as mesmas condições. O interesse é explicar a produtividade pelas demais variáveis coletadas.

Format

```
Um data. frame com 4 colunas e 24 linhas.

prod Produção de trigo, em kg.

prec Precipitação pluviométrica, em cm.

varied Variedade do trigo, fator com quatro níveis.

fert Concentração do fertilizante, fator com três níveis.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 10, exercício 7, pág. 256, Capítulo 11, exercício 1, pág. 272)

66 CharnetEx11.3

CharnetEx11.2

Distribuicao de Trabalho em um Departamento de Contabilidade

Description

Estudo para determinar as atividades mais importantes dos funcionários do departamento de contabilidade em uma empresa, durante 30 dias.

Format

Um data. frame com 7 colunas e 30 linhas.

nhora Número de horas trabalhadas por dia.

ncheq Número de cheques descontados.

npag Número de pagamentos recebidos pelos funcionários.

ndoc Número de documentos processados e enviados ao banco para compensação.

nord Número de ordens de pagamento, certificados e recibos de vendas emitidos pelos funcionários.

ncor Número de correspondências processadas e enviadas aos clientes.

nout Número de documentos processados e outras atividades.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 11, exercício 2, pág. 273)

Examples

```
data(CharnetEx11.2)
plot(CharnetEx11.2)
```

CharnetEx11.3

Relacao do Preco de Venda de Imovel e suas Caracteristicas

Description

Estudo observacional onde o interesse é explicar o valor de venda de imóveis de um mesmo bairro a partir de suas características presença de piscina, tempo de construção, área total e número de quartos.

Format

```
Um data. frame com 5 colunas e 20 linhas.

preco Preço de venda do imóvel, em reais.

area Área total de construção, em m².

tempo Tempo de construção, em anos.

nquar Número de quartos.

pisc Fator que indica se há piscina (S) ou não (N) no imóvel.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 11, exercício 3, pág. 274)

Examples

```
data(CharnetEx11.3)
plot(CharnetEx11.3)
```

CharnetEx2.10

Estudo do Efeito do Carbono na Resistencia Eletrica

Description

Estudo sobre o efeito do carbono contido, em fios de aço em resistência elétrica, na temperatura de 20°C.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 15 linhas.
```

carb Porcentagem de carbono nos fios de aço.

res Resistência elétrica, mensurada em μ ohms cm a 20°C.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 2, exercício 10, pág. 47, Capítulo 3, exercício 7, pág. 66, Capítulo 4, exercício 6, pág. 84, Capítulo 6, exercício 8, pág. 146)

Examples

```
data(CharnetEx2.10)
plot(CharnetEx2.10)
abline(lm(res ~ carb, data = CharnetEx2.10))
```

CharnetEx2.11

Estudo do Efeito de Droga sobre o Ritmo Cardiaco

Description

Estudo do efeito de droga sobre o ritmo cardíaco em um paciente voluntário por um período de 6 dias.

Format

```
Um data. frame com 3 colunas e 6 linhas.

dia Dia do experimento, em contagem.

dose Número de doses aplicada no dia.

bpm Número de batimentos cardíacos por minuto.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 2, exercício 11, pág. 48)

```
data(CharnetEx2.11)
plot(CharnetEx2.11)
```

CharnetEx2.12

Taxa de Homicidios por Ano

Description

Crescimentos da taxa de homicídios em um período de 7 anos em uma cidade.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 7 linhas.
ano Ano do estudo, em contagem.
cth Taxa de homicídios no ano.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 2, exercício 12, pág. 48)

Examples

```
data(CharnetEx2.12)
plot(CharnetEx2.12)
```

CharnetEx2.13

Comparacao entre Alturas de Pais e Filhos

Description

Comparação entre alturas de 12 pais e respectivos 12 filhos.

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 7 linhas.
```

pai Altura do pai, em centímetros.

filhos Altura do filho, em centímetros.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 2, exercício 13, pág. 48)

Examples

```
data(CharnetEx2.13)
plot(CharnetEx2.13)
```

CharnetEx2.14

Produto Interno Bruto Trimestral do Brasil

Description

Comparação do Produto Interno Bruto (PIB) trimestral do Brasil em 8 anos, de 1990 a 1997.

Format

Uma série temporal ts, com 32 observações, sendo 4 observações por ano (trimestralmente) de 1990 a 1997.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 2, exercício 14, pág. 49)

Examples

```
data(CharnetEx2.14)
CharnetEx2.14
plot(CharnetEx2.14, type = "p")
```

CharnetEx2.15

Notas Medias de Candidatos ao Vestibular

Description

Notas médias de candidatos ao vestibular da Unicamp em 1998.

Format

```
Um data. frame com 9 colunas e 46 linhas.

curso Cursos ofertados no Vestibular.

per Período ofertado (Diurno / Noturno)

cv Relação Candidato/Vaga do curso.

nq Nota média nas provas de Química.

qp Disciplina Prioritária no curso (Química).

nm Nota média nas provas de Matemática.

mp Disciplina Prioritária no curso (Matemática).

nh Nota média nas provas de História.

hp Disciplina Prioritária no curso (História).
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 2, exercício 15, pág. 50, Capítulo 7, exercício 3, pág. 164, Capítulo 8, exercício 6, pág. 197, Capítulo 9, exercício 8, pág. 231, Capítulo 10, exercício 3, pág. 254)

```
data(CharnetEx2.15)
library(ggplot2)
# Considerando a notas médias na prova de química
qplot(cv, nq, data = CharnetEx2.15, color = qp,
      xlab = "Relação Candidatos Vaga",
      ylab = "Notas na Prova de Química",
      main = "Notas na Prova de Química x Candidatos Vaga")
   geom_smooth(method = "lm", se = FALSE)
# Considerando a notas médias geral (soma das notas de química,
# matemática e história)
soma <- with(CharnetEx2.15, nq + nm + nh)</pre>
qplot(cv, soma, data = CharnetEx2.15, color = qp,
      xlab = "Relação Candidatos Vaga",
      ylab = "Soma das Notas")
   geom_smooth(method = "lm", se = FALSE)
# Correlação entre as variáveis numéricas (notas e relação
# candidato/vaga)
numcols <- sapply(CharnetEx2.15, is.numeric)</pre>
plot(CharnetEx2.15[, numcols])
```

CharnetEx2.8

Dados Genericos para Regressao Linear Simples

Description

Três conjuntos de dados apresentados para exercício. Objetivo do exercício é visualizar casos em que só o termo linear não é satisfatório.

Format

Um data, frame com 3 colunas e 34 linhas.

conj Fator que indica a qual conjunto a observação pertence.

- x Variável independente, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

Details

Este conjunto de dados agrupa dados onde pressupõe-se que sejam de populações distintas. Portanto ao utilizá-lo separe-o com base na variável conj.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 2, exercício 8, pág. 47)

```
data(CharnetEx2.8)
library(ggplot2)
ggplot(CharnetEx2.8, aes(x = x, y = y))
    geom_point()
    facet_grid(~conj)
    stat_smooth(method = "lm")
```

CharnetEx2.9

Notas de Candidatos ao Vestibular

Description

Notas de 9 candidatos ao vestibular nas provas de Matemática e Física.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 9 linhas.
prova Área da prova no vestibular.
nota Nota obtida no teste, em escala de 0 a 100.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 2, exercício 9, pág. 47)

Examples

```
data(CharnetEx2.9)
plot(CharnetEx2.9)
# Dados no formato largo (wide) para visualização dos pares
data.wide <- unstack(CharnetEx2.9, form = nota ~ prova)
plot(data.wide)
abline(a = 0, b = 1)</pre>
```

CharnetEx3.1

Comparacao entre Notas

Description

Comparação entre as notas de uma prova teórica e de laboratório de 50 alunos, numa escala de 0 a 100 pontos.

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 50 linhas.
```

teo Notas da prova teórica.

lab Notas da prova de laboratório.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 3, exercício 1, pág. 65)

Examples

```
data(CharnetEx3.1)
plot(CharnetEx3.1)
```

CharnetEx3.3

Residuo Catalisado de um Experimento Quimico

Description

Quantidade de resíduo catalisado, em gramas, proveniente de 100 ml de água, de um experimento químico, repetido 5 vezes, comparado a diversas temperaturas.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 50 linhas.
temp Temperatura do experimento, em °C.
qt Quantidade de resíduo, em gramas.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 3, exercício 3, pág. 66, Capítulo 5, exercício 12, pág. 113)

```
data(CharnetEx3.3)
plot(CharnetEx3.3)
```

CharnetEx3.4 75

CharnetEx3.4

Comparacao da Velocidade Maxima e Peso de Carros de Corrida

Description

Dados provenientes de um estudo onde se observou a velocidade máxima que carros de corrida de uma certa categoria conseguem atingir durante o percurso em comparação com seu peso.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 24 linhas.

peso Peso do veículo, em quilogramas.

velo Velocidade máxima, em km/h.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 3, exercício 4, pág. 66)

Examples

```
data(CharnetEx3.4)
plot(CharnetEx3.4)
```

CharnetEx3.9

Consumo de Combustivel por Velocidade

Description

Teste feito com um certo tipo de carro, comparando o consumo de combustível (em milhas por galão) e sua velocidade (em milhas por hora).

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 28 linhas.

velo Velocidade, em milhas por hora

cons Consumo de combustível, em milhas por galão
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 3, exercício 9, pág. 68)

Examples

```
data(CharnetEx3.9)
plot(CharnetEx3.9)
```

CharnetEx4.1

Valores de uma Variavel Aleatoria Continua

Description

Valores de uma variável aleatória X contínua.

Format

Um vetor numérico com 20 elementos.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 4, exercício 1, pág. 82)

```
data(CharnetEx4.1)
hist(CharnetEx4.1, prob = TRUE)
lines(density(CharnetEx4.1), col = 4)
rug(CharnetEx4.1)

# Considerando o exercício proposto em Charnet, 2008
plot(CharnetEx4.1^3 ~ CharnetEx4.1,
    ylab = expression(Y==X^3),
    xlab = "X")
```

CharnetEx4.10 77

CharnetEx4.10

Custo de Producao por Tamanho do Lote

Description

Custo de produção pelo número de peças produzidas em uma amostra de 10 lotes.

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 10 linhas.
```

npecas Quantidade de peças produzidas no lote, em unidades.

custo Custo do total de peças do lote.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 4, exercício 10, pág. 85, Capítulo 6, exercício 10, pág. 146)

Examples

```
data(CharnetEx4.10)
plot(CharnetEx4.10)
```

CharnetEx4.2

Salario Medio Mensal de Ex-Alunos de Economia

Description

Pesquisa de uma faculdade de economia sobre a evolução do salário médio mensal de 20 de seus ex-alunos no período de 1987 a 1993.

Format

Um data.frame com 2 colunas e 7 linhas.

ano Ano da coleta dos dados.

ms Valor da média salarial.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 4, exercício 2, pág. 82)

Examples

```
data(CharnetEx4.2)
plot(CharnetEx4.2)
```

CharnetEx4.8

Taxa de Acidentes de Trabalho

Description

Taxa de acidentes de trabalho por milhão de horas/homem de exposição ao risco, durante 9 anos.

Format

Um data.frame com 2 colunas e 9 linhas.

ano Ano em que foi registrado a taxa.

taxa Taxa de acidentes de trabalho, em milhão de horas/homem.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 4, exercício 8, pág. 84, Capítulo 6, exercício 9, pág. 146.)

```
data(CharnetEx4.8)
plot(CharnetEx4.8)
```

CharnetEx5.1

Peso de Embrioes de Galinha no Tempo

Description

Peso de embriões de galinha no tempo.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 11 linhas.
idade Idade do embrião, em dias.
peso Peso do embrião, em gramas.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 5, exercício 1, pág. 108)

Examples

```
data(CharnetEx5.1)
plot(CharnetEx5.1)
```

CharnetEx5.10

Relacao entre a Taxa de Desemprego e Indice de Suicidios

Description

Dados do jornal Los Angeles Times, de 13 de dezembro de 1980, informando as taxas de desemprego e o índice de suicídios nos EUA em 14 diferentes anos, no período de 1950 a 1977.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 14 linhas.
ano Ano do registro.
des Taxa de desemprego.
su Índice de suicídio, para 1000 habitantes.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 5, exercício 10, pág. 112)

Examples

```
data(CharnetEx5.10)
plot(CharnetEx5.10)
```

CharnetEx5.11

Relacao do Lucro de uma Loja e Gastos com Publicidade

Description

Relação do lucro de uma loja de eletrônicos e seu gasto com publicidade num período de 19 meses.

Format

Um data.frame com 2 colunas e 19 linhas.

lucro Lucro, em milhares de reais.

gastos Gasto em publicidade, em milhares de reais.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 5, exercício 11, pág. 112, Capítulo 6, exercício 5, pág. 143)

```
data(CharnetEx5.11)
plot(CharnetEx5.11)
```

CharnetEx5.13

Danos aos Pulmoes em Pacientes com Enfisema

Description

Danos aos pulmões em 16 pacientes com enfisema pulmonar conforme o número de anos que ele fumou.

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 16 linhas.
```

anos Tempo, em anos, que o paciente fumou.

danos Danos gerados nos pulmões, em escala de 0 a 100.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 5, exercício 1, pág. 113)

Examples

```
data(CharnetEx5.13)
plot(CharnetEx5.13)
```

CharnetEx5.3

Precisao de um Velocimetro

Description

Medição da precisão de um velocímetro de locomotiva.

Format

Um data.frame com 2 colunas e 8 linhas.

vr Velocidade real, em km/h.

va Velocidade anotada no velocímetro, em km/h.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 5, exercício 3, pág. 109)

Examples

```
data(CharnetEx5.3)
plot(CharnetEx5.3)
abline(a = 0, b = 1)
```

CharnetEx5.5

Respostas a um Anuncio de Emprego

Description

Relação da resposta a um anúncio de emprego com o número de linhas do anúncio.

Format

Um data.frame com 2 colunas e 14 linhas.

linhas Número de linhas do anúncio de emprego.

resp Respostas obtidas com o anúncio.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 5, exercício 5, pág. 110, Capítulo 6, exercício 4, pág. 143)

```
data(CharnetEx5.5)
plot(CharnetEx5.5)
```

CharnetEx5.6

Consumo de Combustivel e Peso do Automovel

Description

Consumo de combustível para percorrer determinado trecho conforme o peso dos veículos de passeio, de mesmo ano, selecionados aleatoriamente de uma grande empresa.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 14 linhas.

peso Peso do veículo, em kg.

cons Consumo do veículo num determinado trecho, em litros.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 5, exercício 6, pág. 110)

Examples

```
data(CharnetEx5.6)
plot(CharnetEx5.6)
```

CharnetEx6.3

Salario Mensal de Formandos em Economia

Description

Pesquisa de uma faculdade de economia sobre a evolução do salário mensal de 5 de seus formandos no período de 87 a 93.

Format

```
Um data. frame com 2 colunas e 35 linhas.
ano Ano do registro do salário.
salario Salário mensal.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 6, exercício 3, pág. 143)

Examples

```
data(CharnetEx6.3)
plot(CharnetEx6.3)
```

CharnetEx6.6

Conjunto de Dados Generico

Description

Conjunto de dados qualquer para exercício de ajuste de um modelo de regressão linear simples, com transformação na variável resposta e retirando os pontos considerados discrepantes.

Format

Um data. frame com 2 colunas e 15 linhas.

- x Variável independente, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 6, exercício 6, pág. 144)

```
data(CharnetEx6.6)
plot(CharnetEx6.6)
```

CharnetEx6.7

Peso de Correspondencias

Description

Relação do peso das correspondências levantados por uma agência de correios durante 11 dias.

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 11 linhas.
```

peso Peso total das correspondências no dia, em kg.

cor Total de correspondências no dia, em milhares.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 6, exercício 7, pág. 145)

Examples

```
data(CharnetEx6.7)
plot(CharnetEx6.7)
```

CharnetEx7.1

Efeito da Radiacao ao Ozonio em Sementes de Soja

Description

Efeito da radiação solar em dois níveis de ozônio e impacto nos pesos de sementes de soja.

Format

Um data.frame com 3 colunas e 12 linhas.

n Nível de ozônio, fator com níveis a ou b.

rad Quantidade de radiação solar aplicada, unidade de medida não informada.

peso Peso das sementes de soja, unidade de medida não informada.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 7, exercício 1, pág. 163, Capítulo 10, exercício 1, pág. 253)

Examples

```
data(CharnetEx7.1)
with(CharnetEx7.1, plot(peso, rad, col = n))
```

CharnetEx7.2

Impacto de Impurezas em um Reator Quimico

Description

Relação entre a porcentagem de impurezas dentro de um reator químico e o tempo de permanência da substância dentro deste reator.

Format

Um data.frame com 4 colunas e 20 linhas.

rea Reator analisado, um fator com dois níveis I ou II.

t Tempo, em minutos.

imp Porcentagem de impurezas, em escala log.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 7, exercício 2, pág. 163, Capítulo 10, exercício 2, pág. 253)

```
data(CharnetEx7.2)
with(CharnetEx7.2, plot(tempo ~ imp, col = rea))
```

CharnetEx7.7 87

CharnetEx7.7

Relacao entre Consumo de Combustivel e Potencia do Motor

Description

Relação entre o consumo de combustível (km/l) e a potência do motor (HP) de duas marcas de carro (A e B).

Format

```
Um data. frame com 4 colunas e 20 linhas.

marca Marca do carro, fator com dois níveis A ou B.

cons Consumo de combustível, em km/l.

pot Potência do motor, em HP.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 7, exercício 7, pág. 167, Capítulo 10, exercício 6, pág. 256.)

Examples

```
data(CharnetEx7.7)
with(CharnetEx7.7, plot(cons, pot, col = marca))
```

CharnetEx8.1

Influencia da Publicidade e Capital Investido no Lucro Anual

Description

Influência das variáveis capital investido (capi) e gasto em publicidade (publi) no lucro anual (lucro) de 12 empresas observadas.

Format

```
Um data. frame com 3 colunas e 12 linhas.
```

lucro Lucro anual, em 100 mil reais.

capi Capital investido no ano, em 100 mil reais.

publi Gasto com publicidade no ano, em 100 mil reais.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 8, exercício 1, pág. 195, Capítulo 9, exercício 6, pág. 230)

Examples

```
data(CharnetEx8.1)
plot(CharnetEx8.1)
lm(lucro ~ ., data = CharnetEx8.1)
```

CharnetEx8.2

Relacao da Temperatura e Producao de um Produto Quimico

Description

Uma indústria química está interessada em maximizar a sua produção de um certo processo químico. Para isso, obteve os seguintes resultados da temperatura codificada, temp, e do peso do produto, peso, em kg.

Format

```
Um data.frame com 2 colunas e 11 linhas.
temp Temperatura codificada.
peso Peso do produto, em kg.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 8, exercício 2, pág. 195, Capítulo 9, exercício 11, pág. 233)

```
data(CharnetEx8.2)
plot(CharnetEx8.2)
```

CharnetEx8.3 Tempo de Corrosao do Metal

Description

Estudo da relação entre o grau de corrosão de um certo metal e o tempo de exposição deste metal à ação da acidez do solo.

Format

Um data.frame com 2 colunas e 10 linhas.

tempo Tempo de exposição do metal, em semanas.

gc Grau de corrosão do metal.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 8, exercício 3, pág. 196, Capítulo 9, exercício 9, pág. 232)

Examples

```
data(CharnetEx8.3)
plot(CharnetEx8.3)
```

CharnetEx8.4

Pecas Defeituosas por Producao Media e Tempo de Reparo

Description

Relação da quantidade de peças defeituosas por produção média e tempo decorrido desde o último reparo da máquina.

Format

Um data.frame com 3 colunas e 15 linhas.

nitens Itens produzidos com defeito num dia, em peças.

prod Produção média por hora, em peças.

tempo Tempo, em semanas, decorrido do último reparo da máquina.

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 8, exercício 4, pág. 196, Capítulo 9, exercício 7, pág. 230)

Examples

```
data(CharnetEx8.4)
plot(CharnetEx8.4)
```

CharnetEx8.5

Efeito da Temperatura e Concentracao numa Reacao Quimica

Description

Efeito da temperatura (temp) e percentual de concentração (conc) na produção de um composto numa reação química (prod).

Format

```
Um data. frame com 3 colunas e 20 linhas.

prod Produção de um certo composto, em litros.

temp Temperatura da reação, em °C.

conc Percentual de concentração, em %.
```

Source

Charnet, R., de Luna Freire, C.A., Charnet, E.M.R., Bonvino, H. (2008). Análise de modelos de regressão linear com aplicações (2nd ed.). Campinas, SP: Editora Unicamp (Capítulo 8, exercício 5, pág. 197. Capítulo 9, exercício 10, pág. 233)

```
data(CharnetEx8.5)
plot(CharnetEx8.5)
```

CostaEx.5.7.2 91

CostaEx5.7.2

Densidade do Solo ao Longo do Perfil em Zonas de Compactacao

Description

Os dados são resultados de um estudo feito em zonas de compactação e referem-se a valores de densidade do solo em amostras retiradas de diferentes profundidades no perfil do solo.

Format

Um data. frame com 10 observações e 2 variáveis.

prof Variável métrica que representa a profundidade (cm), no perfil do solo, de onde a amostra de solo foi retirada.

dens Densidade do solo (g cm⁻³) determinada na amostra retirada do perfil do solo.

Source

Costa, J. R. (2003). Técnicas experimentais aplicadas às ciências agrárias (Documentos 163). Seropédica, RJ: Embrapa Agrobiologia. (Exemplo 5.7.2.1, pág. 90)

Examples

CostaEx5.7.3

Efeito de Adubacao Nitrogenada na Cultura do Milho

Description

Experimento instalado em delineamento inteiramente casualizado que mediu o efeito da adubação nitrogenada na produção de milho.

Format

```
Um data. frame com 15 observações e 3 variáveis. dose Quantidade aplicada de adubação nitrogenada (kg ha^{-1}) rept Identifica as repetições de cada dose. prod Produção de milho (ton ha^{-1}).
```

Source

Costa, J. R. (2003). Técnicas experimentais aplicadas às ciências agrárias (Documentos 163). Seropédica, RJ: Embrapa Agrobiologia. (Exemplo 5.7.3.1, pág. 95)

Examples

CostaTb4

Massa Seca de Parte Aerea em Cana-de-acucar

Description

Resultados de um experimento conduzido em casa de vegetação em delineamento inteiramente casualizado para avaliar a massa seca de parte aérea de variedades de cana-de-açúcar. A unidade experimental (parcela) era um vaso com 3 plantas.

Format

```
Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis.
```

varied Fator nominal. Variedades de cana-de-açúcar.

rept Inteiro que representa a unidade experimental em cada variedade.

mspa Variável resposta observada (contínua) que é a massa seca de parte aérea de cada unidade experimental (g parcela⁻¹)

Source

Costa, J. R. (2003). Técnicas experimentais aplicadas às ciências agrárias (Documentos 163). Seropédica, RJ: Embrapa Agrobiologia. (Tabela 4, pág. 58)

Examples

CostaTb6

Efeito da Cobertura Morta no Peso Seco de Brocolis

Description

Experimento instalado em delineamento de blocos casualizados para estudar o efeito de tipos de cobertura morta no peso seco de brócolis.

Format

Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis.

cobert Fator nominal com níveis de cobertura morta aplicada sobre o solo onde foi cultivado o brócolis: cobertura com sorgo, com crotalária, com milheto e com a vegetação espontânea.

bloco Fator de níveis nominais considerado para controle local, possivelmente os canteiros da horta, com 5 níveis.

peso Variável resposta contínua, peso seco (g parcela⁻¹) de brócolis.

Source

Costa, J. R. (2003). Técnicas experimentais aplicadas às ciências agrárias (Documentos 163). Seropédica, RJ: Embrapa Agrobiologia. (Tabela 6 pág. 63)

Examples

CostaTb7

Tipos de Inoculantes em Variedades de Cana-de-acucar

Description

Experimento fatorial que avaliou o peso do colmo de duas variedades de cana-de-açúcar em resposta a três inoculantes aplicados.

Format

Um data. frame com 24 observações e 4 variáveis.

varied Fator de níveis nominais que representa as cultivares de cana-de-açúcar.

inocu Fator de níveis nominais que representa os inoculantes aplicados. Possivelmente são inóculos de bactérias para fixação de nitrogênio.

bloco Fator de níveis nominais que são os blocos do experimento.

peso Variável resposta contínua que é o peso de colmos, em ton ha^^-1.

Source

Costa, J. R. (2003). Técnicas experimentais aplicadas às ciências agrárias (Documentos 163). Seropédica, RJ: Embrapa Agrobiologia. (Tabela 7, pág. 68)

```
library(lattice)
data(CostaTb7)
```

CostaTb8

Irrigacao no Tamanho de Frutos de Variedades de Banana

Description

Experimento em parcelas subdivididas que estudou o comprimento de frutos de variedades de banana em função do nível de irrigação fornecido.

Format

Um data. frame com 32 observações e 4 variáveis.

varied Fator de níveis nominais que representa as variedades de banana. As variedade de banana é o fator com níveis casualizados nas parcelas dentro dos blocos.

irrig Fator de níveis número que indica o número de linhas de irrigação recebidas pelas plantas, 1 ou 2 linhas. A irrigação é o fator casualizado depois das variedades e dentro das parcelas que são de alguma das variedades. Portato, é o fator com níveis nas subparcelas.

bloco Fator de níveis nominais que representam os blocos do experimento.

comp Comprimento (cm) do fruto central da terceira penca do cacho de bananas.

Source

Costa, J. R. (2003). Técnicas experimentais aplicadas às ciências agrárias (Documentos 163). Seropédica, RJ: Embrapa Agrobiologia. (Tabela 8, pág. 76)

96 DemetrioEg7.7

Examples

```
library(lattice)
data(CostaTb8)
str(CostaTb8)
ftable(with(CostaTb8,
            tapply(comp,
                   list(varied = varied,
                        irrig = irrig,
                        bloco = bloco),
                   FUN = mean)))
xyplot(comp ~ varied, groups = irrig, data = CostaTb8,
       as.table = TRUE, layout = c(NA, 1),
       jitter.x = TRUE, type = c("p", "a"),
       auto.key = list(title = "Linhas de irrigação",
                       cex.title = 1, columns = 2),
       xlab = "Variedade de banana",
       ylab = expression("Comprimento do fruto"~(cm)))
```

DemetrioEg7.7

Produtividade de Cana-de-acucar sob Niveis de Pentoxido de Fosforo

Description

Dados referentes a produtividade de cana-de-açúcar, em ton/ha, obtidos de um experimento delineado em blocos casualizados, com 6 repetições e 5 níveis de P_2O_5 (pentóxido de fósforo). O conjunto de dados apresenta somente a soma das produtividades nos blocos para cada nível de P_2O_5 .

Format

```
Um data. frame de 5 linhas e 2 colunas. 
 nivel Nível de P_2O_5, medido em kg/ha. 
 prod Produtividade de cana-de-açúcar, medida em ton/ha.
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exemplo 7.7 pág. 197)
```

DemetrioEx1.4.1.1 97

Examples

```
data(DemetrioEg7.7)
library(lattice)

xyplot(prod ~ nivel, data = DemetrioEg7.7,
    main = "Produtividade por Nível", xlab = "Nível",
    ylab = "Produtividade")
```

DemetrioEx1.4.1.1

Alturas de Feijao

Description

Dados de altura de feijão durante 7 semanas.

Format

```
Um data. frame de 7 linhas e 2 colunas.

idade Idade do feijão medida em semanas.

altura Altura do feijão medida em centímetros (cm).
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 1.4.1.1 pág. 14)
```

```
data(DemetrioEx1.4.1.1)
library(lattice)

xyplot(altura ~ idade, data = DemetrioEx1.4.1.1,
    main = "Idade VS Altura",
    xlab = "Idade",
    ylab = "Altura",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

98 DemetrioEx1.4.1.3

```
DemetrioEx1.4.1.2 Peso Medio de Galinhas
```

Description

Foi mensurado o peso médio e consumo de alimentos de 50 galinhas para 10 linhagens *White Leghorn*.

Format

```
Um data. frame de 10 linhas e 2 colunas.
peso Peso médio.
consumo Consumo de alimentos.
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 1.4.1.2 pág. 14)
```

Examples

```
data(DemetrioEx1.4.1.2)
library(lattice)

xyplot(consumo ~ peso, data = DemetrioEx1.4.1.2,
    main = "Peso VS Consumo",
    xlab = "Peso",
    ylab = "Consumo",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

DemetrioEx1.4.1.3 Absorcao de CO2 por Folhas de Trigo

Description

Foi aplicado CO_2 sobre folhas de trigo a uma temperatura de 35°C. Mediu-se a quantia de CO_2 absorvido pelas folhas.

Format

```
Um data. frame de 11 linhas e 2 colunas. co2 Concentração de CO_2 aplicada sobre as folhas de trigo. absorv Quantia de CO_2 absorvida pelas folhas de trigo, medida em cm^3/dm^2/hora.
```

DemetrioEx1.4.1.4 99

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 1.4.1.3 pág. 14)

Examples

```
data(DemetrioEx1.4.1.3)
library(lattice)

xyplot(absorv ~ co2, data = DemetrioEx1.4.1.3,
    main = "CO2 Aplicado VS Absorvido",
    xlab = "Aplicado",
    ylab = "Absorvido",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

DemetrioEx1.4.1.4

Volume das Cerejeiras

Description

Foram mensurados o diâmetro, a altura e o volume de 31 cerejeiras com o objetivo de verificar a relação entre estas variáveis, tendo em vista a predição do volume de madeira em uma área de floresta.

Format

Um data. frame de 31 linhas e 3 colunas.

- dia Diâmetro da cerejeira a 4.5 pés do solo, medido em polegadas.
- alt Altura das cerejeiras, medida em pés.
- vol Volume das cerejeiras, medido em pés cúbicos.

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 1.4.1.4 pág. 14)
```

```
data(DemetrioEx1.4.1.4)
library(lattice)
pairs(~ dia + alt + vol, data = DemetrioEx1.4.1.4,
```

100 DemetrioEx1.4.1.5

```
main = "Gráfico de Pares")

xyplot(vol ~ dia, data = DemetrioEx1.4.1.4,
    main = "Diâmetro VS Volume",
    xlab = "Diâmetro",
    ylab = "Volume",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

DemetrioEx1.4.1.5

Numero de Ovos por Foliculos Ovulados

Description

Foi contado o número me ovos postos e o número de folículos ovulados.

Format

```
Um data.frame de 14 linhas e 2 colunas.
```

ovo Número de ovos.

foli Número de folículos.

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 1.4.1.5 pág. 15)
```

```
data(DemetrioEx1.4.1.5)
library(lattice)

xyplot(foli ~ ovo, data = DemetrioEx1.4.1.5,
    main = "Ovos VS Folículos",
    xlab = "N° Ovos",
    ylab = "N° Folículos",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

DemetrioEx1.4.2

DemetrioEx1.4.2

Tempo de Irrigacao de Solo

Description

Neste estudo foram medidos os tempos acumulados de irrigação e as correspondentes medidas de infiltração acumulada de água no solo. O objetivo do experimento era estimar as equações de infiltração acumulada em relação ao tempo acumulado e de velocidade de infiltração em relação ao tempo acumulado e à velocidade básica de infiltração. Essas equações são importantes para determinar o tempo de irrigação para atingir uma determinada lâmina de água, pois é anti-econômico irrigar a uma velocidade maior à de infiltração.

Format

```
Um data, frame de 15 linhas e 2 colunas.
```

tempo Tempo acumulado de irrigação, medido em minutos.

infil Infiltração acumulada de água no solo, medida em centímetros (cm).

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 1.4.2 pág. 16)
```

Examples

```
data(DemetrioEx1.4.2)
library(lattice)

xyplot(infil ~ tempo, data = DemetrioEx1.4.2,
    main = "Tempo VS Infiltração",
    xlab = "Tempo",
    ylab = "Infiltração",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

DemetrioEx2.12.15

Dados Genericos Simulados para Regressao Simples

Description

Dados simulados para exercício analítico de estimação via método dos quadrados mínimos em diferentes modelos de regressão linear.

102 DemetrioEx2.12.16

Format

Um data. frame de 6 linhas e 2 colunas.

- x Variável independente, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 2.12.15 pág. 63)
```

Examples

```
data(DemetrioEx2.12.15)
library(lattice)

xyplot(y ~ x, data = DemetrioEx2.12.15,
    main = "x vs y",
    xlab = "x",
    ylab = "y",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

DemetrioEx2.12.16

Calagem para a Sucessao batata-triticale-milho

Description

Neste experimento foram obtidos os valores para o teor de cálcio no solo e a porcentagem de tubérculos maduros com o objetivo de verificar a relação existente entre estas variáveis.

Format

Um data. frame de 9 linhas e 2 colunas.

calcio Teor de cálcio no solo, medido em $meq/100cm^3$ (miliequivalente por 100 centímetros cúbicos).

tm Porcentagem de tubérculos maduros.

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 2.12.16 pág. 63)
```

DemetrioEx2.12.5

Examples

```
data(DemetrioEx2.12.16)
library(lattice)

xyplot(tm ~ calcio, data = DemetrioEx2.12.16,
    main = "Cálcio VS TM",
    xlab = "Cálcio",
    ylab = "Tubérculos Maduros")
```

DemetrioEx2.12.5

Dados Genericos para Regressao Segmentada

Description

Dados para exercício analítico, com o objetivo de obter as estimativas de mínimos quadrados dos parâmetros de um modelo de regressão linear segmentada.

Format

Um data. frame de 5 linhas e 2 colunas.

- x Variável independente, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 2.12.5 pág. 60)

DemetrioEx5.4.2

```
cx <- c(0, b, 8)
cy <- predict(m0, newdata = data.frame(x = cx))
panel.xyplot(x, y, ...)
panel.segments(cx[1], cy[1], cx[2], cy[2])
panel.segments(cx[2], cy[2], cx[3], cy[3])
})</pre>
```

DemetrioEx5.4.2

Estudo Fisico Quimico de Meis Silvestres

Description

Análise físico química de méis silvestres, produzidos por *Apis mellifera* em 1999, provenientes de 94 localidades de São Paulo.

Format

```
Um data. frame de 94 linhas e 3 colunas. condut Condutividade elétrica, em \muS. N Proporção de Nitrogênio proteico. cinzas Proporção de cinzas.
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 5.4.2 pág. 169)
```

```
data(DemetrioEx5.4.2)
pairs(~ condut + N + cinzas, data = DemetrioEx5.4.2,
    main = "Gráfico de Pares")
```

DemetrioEx5.4.5

DemetrioEx5.4.5

Estudo sobre a Avaliacao Visual do Grau da Infestacao de Plantas por Doencas

Description

Dados referentes a avaliação visual (realizada por um pesquisador) e real do grau de infestação de folhas de amendoim.

A avaliação exige um treinamento específico para a cultura e a doença em questão. Por esse motivo, foram desenvolvidos programas computacionais que geram imagens de folhas com diferentes porcentagens de infestação para o pesquisador estimar visualmente e em seguida compara-se com as porcentagens reais.

Format

```
Um data. frame de 10 linhas e 2 colunas.
```

visual Estimativas visuais do pesquisador.

real Valores reais do grau de infestação.

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 5.4.5 pág. 165)
```

```
data(DemetrioEx5.4.5)
library(lattice)

xyplot(visual ~ real, data = DemetrioEx5.4.5,
    main = "Real vs Visual",
    xlab = "Real",
    ylab = "Visual",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

106 DemetrioEx7.8.3

DemetrioEx6.5.2

Dados Genericos Simulados para Regressao Linear Multipla

Description

Dados simulados para exercício de análise de um modelo de regressão linear múltipla com 3 covariáveis.

Format

Um data. frame de 5 linhas e 4 colunas.

- x1 Variável independente, sem interpretação.
- x2 Variável independente, sem interpretação.
- x3 Variável independente, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 6.5.2 pág. 180)

Examples

```
data(DemetrioEx6.5.2)
pairs(~ x1 + x2 + x3 + y, data = DemetrioEx6.5.2,
    main = "Gráfico de Pares")
```

DemetrioEx7.8.3

Alturas de Eucaliptos sob Adubacao Potassica

Description

Dados referentes a um experimento de adubação, conduzido em casa de vegetação. Foram usadas 4 doses de Potássio (0, 30, 60, 90 ppm), obtendo-se as alturas das árvores da espécie *Eucalyptus grandis*, medidas em cm.

Format

```
Um data. frame de 12 linhas e 2 colunas.

dose Dose de potássio, medida em ppm.

altura Altura da árvore, medida em centímetro (cm).
```

DemetrioTb1.1

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Exercício 7.8.3 pág. 198)

Examples

```
data(DemetrioEx7.8.3)
library(lattice)

xyplot(altura ~ dose, data = DemetrioEx7.8.3,
    main = "Altura vs Dose", xlab = "Dose", ylab = "Altura")
```

DemetrioTb1.1

Niveis de Fosforo no Solo apos Plantio de Milho

Description

Resultados de um experimento onde diferentes níveis de fósforo orgânico foram utilizados na preparação do solo para o plantio de milho. Após 38 dias, as plantas foram colhidas, mediu-se o novamente os níveis de fósforo e calculou-se o fósforo disponível para a planta em cada amostra de solo.

Format

Um data. frame com 9 linhas e 2 colunas.

fo Níveis de fósforo orgânico adicionado ao solo, mensurados em partes por milhão (ppm).

fd Fósforo disponível no solo após a colheita do milho, mensurado em partes por milhão (ppm).

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 1.1 pág. 8)

DemetrioTb1.3

DemetrioTb1.2

Irrigacao em Batata

Description

Este experimento refere-se a irrigação em batata plantada em terra roxa estruturada. Foram medidas as lâminas de água a diferentes distâncias do aspersor. O objetivo foi mensurar a produtividade, já que, no tipo de solo utilizado no experimento (solo argiloso), espera-se que o excesso de água diminua a produtividade.

Format

```
Um data.frame com 12 linhas e 2 colunas.
```

lamina Espessura da lâmina de água medida em milímetros (mm).

prod Produtividade medida em toneladas de batatas por hectare (t/ha).

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 1.2 pág. 9)
```

Examples

```
library(lattice)

data(DemetrioTb1.2)

xyplot(prod ~ lamina, data = DemetrioTb1.2,
    main = "Produção VS Lâmina de Água",
    xlab = "Lâmina de água (mm)",
    ylab = "Produção (t/ha)",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)
```

DemetrioTb1.3

Estudo da Construcao de um Tensiometro

Description

Estudo da construção de um tensiômetro de leitura direta. Neste estudo obteve-se os resultados de alturas da câmara no tensiômetro e tensão da água no solo.

DemetrioTb1.4

Format

```
Um data. frame com 9 linhas e 2 colunas.

altura Altura da câmara no tensiômetro medida em milímetros (mm).
tensao Tensão da água no solo medida em coloumb (mb)
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 1.3 pág. 10; Ex 2.12.14 pág. 62)
```

Examples

```
library(lattice)

data(DemetrioTb1.3)

xyplot(tensao ~ altura, data = DemetrioTb1.3,
    main = "Altura VS Tensão",
    xlab = "Altura do Tensiômetro",
    ylab = "Tensão da Água")

xyplot(tensao ~ log(altura), data = DemetrioTb1.3,
    main = "Altura VS Tensão",
    xlab = expression(log~"(Altura do Tensiômetro)"),
    ylab = "Tensão da Água")
```

DemetrioTb1.4

Concentracao de Fosforo

Description

Dados referentes a medidas de concentrações de fósforo inorgânico e orgânico no solo, onde posteriormente mediu-se o conteúdo de fósforo nas plantas crescidas no local. O objetivo do experimento é estudar a relação existente entre o conteúdo de fósforo na planta e as duas fontes do elemento no solo.

Format

```
Um data. frame com 18 linhas e 3 colunas.

cfi Conteúdo de fósforo inorgânico no solo.

cfo Conteúdo de fósforo orgânico no solo.

conteudo Conteúdo de fósforo nas plantas crescidas no solo.
```

110 DemetrioTb1.5

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 1.4 pág. 11)

Examples

DemetrioTb1.5

Valores de CTC Direta e Indireta

Description

O experimento foi realizado em quatro blocos, sendo planejado para estudar o efeito da calagem sobre a CTC (Capacidade de Troca Catiônica) do solo medida por dois métodos diferentes. Os valores de CTC foram medidos 18 meses após a calagem incorporada ao solo, na profundidade de 5 a 10 cm, segundo a dose de calcário.

Format

Um data, frame de 32 linhas e 4 colunas.

bloco Fator que indica a qual bloco a amostra pertence, usado para controle de variação.

dose Indica a dose de calcário usada na referida observação, medida em toneladas por hectare (t/ha).

metodo Fator que indica o método para determinação da CTC, direto (1) ou indireto (0).

ctc É o valor observado de CTC, medido em $mmol_c/kg$.

DemetrioTb1.6

Details

Na análise inicial do estudo do estudo foi detectada a presença de um dado discrepante (177,00) correspondente ao bloco I, dose 7,80 e metodo indireto. Em conversa com o pesquisador verificouse que se tratava de um erro na transcrição dos dados e que o valor correto seria 124,00. Neste conjunto de dados manteve-se o valor discrepante para efeitos didáticos.

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 1.5 pág. 12)

Examples

```
data(DemetrioTb1.5)
library(lattice)
xyplot(ctc ~ dose | bloco, groups = metodo,
       data = DemetrioTb1.5,
       main = "Dose VS CTC",
       xlab = "Dose", ylab = "CTC",
       type = c("p", "r"),
       auto.key = list(space = "right", title = "Método"))
# Corrigindo dado, conforme erro verificado pelo pesquisador
select <- with(DemetrioTb1.5, bloco == 1 & dose == 7.8 & metodo == 0)</pre>
DemetrioTb1.5$ctc[select] <- 124</pre>
xyplot(ctc ~ dose | bloco, groups = metodo,
       data = DemetrioTb1.5,
       main = "Dose VS CTC",
       xlab = "Dose", ylab = "CTC",
       type = c("p","r"),
       auto.key = list(space = "right", title = "Método"))
```

DemetrioTb1.6

Resposta de Milho ao Fosfato

Description

Neste estudo foram obtidos dados sobre a resposta da cultura do milho ao fosfato, produtividade na testemunha, porcentagem de saturação de bases e pH do solo. Como todas as variáveis computadas são aleatórias, o interesse principal é em estudar as correlações entre as variáveis observadas.

112 DemetrioTb10.2

Format

```
Um data. frame de 14 linhas e 4 colunas.

milho Dados de resposta da cultura do milho ao fosfato em porcentagem.

prod Produtividade da cultura na parcela testemunha, em lb/acre.

satu Saturação de bases em porcentagem.

ph pH do solo.
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 1.6 pág. 13)
```

Examples

DemetrioTb10.2

Estudo em Plantas Nicotianas

Description

Dados referentes ao comprimento do caule, do ramo e do caule basal de plantas do gênero Nicotiana.

Format

```
Um data. frame de 18 linhas e 3 colunas.

caule Comprimento do caule.

ramo Comprimento do ramo.

basal Comprimento do caule basal.
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 10.2 pág. 161; Exercício 5.4.7 pág. 164)
```

DemetrioTb2.10

Examples

```
data(DemetrioTb10.2)
pairs(~ caule + basal + ramo , data = DemetrioTb10.2,
    main = "Dispersão duas a duas")
```

DemetrioTb2.10

Absorcao de CO2 por Folhas de Trigo

Description

Dados provenientes de um ensaio inteiramente casualizado onde aplicou-se CO_2 sobre folhas de trigo a uma temperatura de 35°C e mediu-se a quantia de CO_2 absorvido pelas folhas.

Format

```
Um data, frame de 17 linhas e 2 colunas. co2 Concentração de CO_2 aplicada sobre as folhas de trigo. absorv Quantia de CO_2 absorvida pelas folhas de trigo, medida em cm^3/dm^2/hora.
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 2.10 pág. 65, Exercício 1.4.1.3 pág. 14)
```

114 DemetrioTb2.11

DemetrioTb2.11

Radiacao Gama em Explantes de Abacaxis

Description

Dados provenientes de um experimento inteiramente casualizado onde expuseram explantes de abacaxis a diferentes doses de radiação gama e, 45 dias após a irradiação, mensurou-se o peso destes explantes.

Format

Um data. frame de 70 linhas e 2 colunas.

dose Dose de radiação gama a qual os explantes de abacaxi foram expostos durante 45 dias. absorv Peso dos explantes de abacaxi após a irradiação, medido em gramas (g).

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 2.11 pág. 66)

```
data(DemetrioTb2.11)
library(lattice)
# Estatísticas descritivas
with(DemetrioTb2.11, tapply(peso, dose, summary))
with(DemetrioTb2.11, {
   mu <<- aggregate(peso, list(dose), mean)</pre>
    des <<- aggregate(peso, list(dose), sd)</pre>
})
xyplot(peso ~ dose, data = DemetrioTb2.11,
       type = c("p", "r"), grid = TRUE,
       panel = function(x, y, ...) {
           panel.points(x = mu\$G - 1, y = mu\$x, pch = 15, col = 1)
           panel.arrows(x0 = mu\$G - 1, y0 = mu\$x - des\$x,
                         x1 = mu\$G - 1, y1 = mu\$x + des\$x,
                         code = 3, length = 0.05, angle = 90)
           panel.xyplot(x, y, ...)
           })
```

DemetrioTb2.12

DemetrioTb2.12

Producao de Ruibarbo

Description

Dados de um experimento conduzido em delineamento de blocos ao acaso onde foi mensurada a produção de ruibarbos para enlatamento, considerando diferentes datas de colheita.

Format

Um data. frame de 28 linhas e 3 colunas.

data Data de colheita dos ruibarbos. Obs.: Para utilizar o formato Date foi considerado o ano 1983 (Date de publicação do livro que referencia os dados).

bloco Fator que indica o bloco, para controle de variação, ao qual a observação pertence. prod Valor da produção de ruibarbo.

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 2.12 pág. 66-67)

```
data(DemetrioTb2.12)
library(lattice)
# Estatísticas descritivas
with(DemetrioTb2.12, tapply(prod, data, summary))
with(DemetrioTb2.12, {
   mu <<- aggregate(prod, list(data), mean)</pre>
   des <<- aggregate(prod, list(data), sd)</pre>
})
xyplot(prod ~ data, data = DemetrioTb2.12,
       type = c("p", "r"), grid = TRUE,
       panel = function(x, y, ...) {
           panel.points(x = mu$G - 0.5, y = mu$x, pch = 15, col = 1)
           panel.arrows(x0 = mu\$G - 0.5, y0 = mu\$x - des\$x,
                         x1 = mu\$G - 0.5, y1 = mu\$x + des\$x,
                         code = 3, length = 0.05, angle = 90)
           panel.xyplot(x, y, ...)
           })
```

116 DemetrioTb3.5

DemetrioTb2.9

Dados Genericos para Regressao Simples

Description

Dados para exercício analítico, com o objetivo de estimar os parâmetros de forma pontual e intervalar, realizar a ANOVA, entre outros.

Format

Um data. frame de 10 linhas e 2 colunas.

- x Variável independente, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 2.9 pág. 64)

Examples

```
data(DemetrioTb2.9)
library(lattice)

xyplot(y ~ x, data = DemetrioTb2.9,
    main = "x vs y",
    xlab = "x",
    ylab = "y",
    type = c("p", "r"), col.line = 3)

model <- lm(y ~ x, data = DemetrioTb2.9)
summary(model)
anova(model)</pre>
```

DemetrioTb3.5

Dados Genericos para Regressao Multipla

Description

Dados para exercício de análise via modelo de regressão linear múltipla.

DemetrioTb3.6

Format

Um data. frame de 6 linhas e 3 colunas.

- x1 Variável explicativa, sem interpretação.
- x2 Variável explicativa, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 3.5 pág. 99)
```

References

Hoffman, R., Vieira, S. (1983). Análise de Regressão. Uma introdução à Econometria (2en ed.). São Paulo, SP: Ed. Hucitec.

Examples

DemetrioTb3.6

Dados Genericos para Regressao Multipla

Description

Dados para exercício de análise via modelo de regressão linear múltipla com três variáveis explicativas.

Format

Um data. frame de 14 linhas e 4 colunas.

- x1 Variável explicativa, sem interpretação.
- x2 Variável explicativa, sem interpretação.
- x3 Variável explicativa, sem interpretação.
- y Variável dependente, sem interpretação.

118 DemetrioTb4.2

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 3.6 pág. 99)

References

Hoffman, R., Vieira, S. (1983). Análise de Regressão. Uma introdução à Econometria (2en ed.). São Paulo, SP: Ed. Hucitec.

Examples

DemetrioTb4.2

Sobrevivencia de Ratos apos Envenenamento

Description

Os dados referem-se a tempos de sobrevivência de ratos após envenenamento com 4 tipos de venenos e 3 diferentes tratamentos.

Format

```
Um data. frame de 48 linhas e 3 colunas.

tempo Tempo de sobrevivência.

tipo Tipo de veneno.
```

trat Tipo de tratamento aplicado (não descrito o que é o tratamento).

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 4.2 pág. 132)

DemetrioTb4.5

Examples

```
data(DemetrioTb4.2)
xtabs(~tipo + trat, data = DemetrioTb4.2)
group <- with(DemetrioTb4.2, paste0(tipo, "-", trat))
boxplot(tempo ~ group, data = DemetrioTb4.2)</pre>
```

DemetrioTb4.5

Dados Simulados para Regressao Linear Simples e Polinomial

Description

Dados simulados para exercício de ajuste de modelos de regressão linear simples e polinomial. São simulados, para uma mesma covariável (x), quatro diferentes variáveis de interesse (y).

Format

Um data, frame de 9 linhas e 5 colunas.

- x Variável explicativa, sem interpretação.
- y1 Variável dependente, sem interpretação.
- y2 Variável dependente, sem interpretação.
- y3 Variável dependente, sem interpretação.
- y4 Variável dependente, sem interpretação.

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 4.5 pág. 137)
```

```
data(DemetrioTb4.5)

# Relação da covariável com cada uma das variáveis resposta
par(mfrow = c(1, ncol(DemetrioTb4.5) - 1))
for (i in 2:ncol(DemetrioTb4.5)) {
    plot(DemetrioTb4.5[, c(1, i)])
        lines(lowess(DemetrioTb4.5[, c(1, i)]), col = 2)
}

# Gráfico de dispersão por pares, apresenta também a relação entre as
# variáveis resposta
```

120 DemetrioTb5.1

```
pairs(~ x + y1 + y2 + y3 + y4 , data = DemetrioTb4.5,
    main = "Dispersão duas a duas")
```

DemetrioTb5.1

Resposta da Cultura de Milho ao Fosfato

Description

Dados referentes a um estudo sobre a resposta da cultura do milho em função da quantidade de fosfato, porcentagem de saturação de bases e sílica em solos ácidos.

Neste estudo a variável resposta, que está em porcentagem, foi medida como a diferença entre as produções que receberam fosfato e as que não receberam, dividida pelas produções das parcelas que receberam fosfato, e multiplicado por 100. Considerando-se esses dados, foi obtida a variável produtividade das parcelas que receberam fosfato, dada por $Y_1 = X_1(1 + \frac{Y}{100})$.

Format

```
Um data. frame de 14 linhas e 4 colunas.

resp Resposta da cultura do milho ao fosfato, medida em porcentagem.

prod Produtividade na testemunha, medida em libra por acre (lb/acre).

sat Porcentagem de saturação de bases.

silica Sílica (pH do solo).
```

Source

```
Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 5.1 pág. 157; Exercício 5.4.7 pág. 161; Exercício 5.4.7 pág. 167)
```

```
data(DemetrioTb5.1)
pairs(~ resp + prod + sat + silica , data = DemetrioTb5.1,
    main = "Dispersão duas a duas")
```

DemetrioTb7.1

DemetrioTb7.1

Producao de Milho por Adubo

Description

Os dados referem-se a produções de milho, em kg/parcela, de um experimento casualizado em blocos de adubação com diferentes doses de P_2O_5 .

Format

```
Um data. frame de 20 linhas e 3 colunas. dose Dose de P_2O_5.
```

bloco Bloco ao qual a observação pertence, para controle local de variação. sat Valor da produção de milho, medido em kg/parcela.

Source

Demétrio, C. G. B., Zocchi, S. S. (2011). Modelos de Regressão. Piracicaba: ESALQ. (Tabela 7.1 pág. 195)

Examples

```
data(DemetrioTb7.1)
library(lattice)
xyplot(producao ~ dose, groups = bloco, data = DemetrioTb7.1,
    xlab = "Dose", ylab = "Produção")
```

DiasEg10.1

Substancias Aleloaticas no Percentual de Germinacao de Sementes

Description

Experimento em delineamento inteiramente casualizado onde foram avaliados os percentuais de germinação de sementes de 2 cultivares, submetidas a 5 tratamentos com substâncias alelopáticas, sob esquema fatorial 2×5 com 4 repetições.

Format

```
Um data. frame com 40 observações e 4 variáveis, em que
```

cut Fator de 2 níveis qualitativos, que representa a cultivar.

trat Fator de 5 níveis qualitativos, que representa tratamento com substância alelopática.

rept Inteiro que identifica as repetições.

pg Percentual de germinação das sementes.

122 DiasEg10.2

Source

Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 10.1, pág. 269)

Examples

DiasEg10.2

Percentual de Germinacao

Description

Experimento em delineamento inteiramente casualizado onde são avaliados os percentuais de germinação de sementes de 2 cultivares, submetidas a 6 tempos de condicionamento osmótico, em um ensaio de parcela subdividida com 4 repetições.

Format

Um data. frame com 48 observações e 4 variáveis, em que

cult Fator categórico que representa as cultivares.

tempo Fator categórico que representa os tempos de condicionamento. Como não é conhecida a escala real do tempo (horas, dias, etc), optou-se por manter como fator categórico. O tempo é o fator da subparcela.

rept Inteiro que identifica as repetições.

pg Percentual de germinação das sementes.

Source

Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 10.2, pág. 286)

DiasEg11.1 123

Examples

DiasEg11.1

Grupo de Experimentos com Cultivares de Feijao

Description

Resultados de experimentos em 3 sítios, em delineamento de blocos casualizados, que avaliaram a produção de 6 cultivares de feijão.

Format

```
Um data. frame com 54 observações e 4 variáveis, em que cult Fator categórico que representa as cultivares de feijão. sitio Fator categórico que representa os sítios onde os experimento foram instalados. bloc Fator categórico que identifica os blocos dentro dos experimentos. prod Produção de grãos (ton/ha).
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 11.1, pág. 305)
```

```
library(lattice)
data(DiasEg11.1)
str(DiasEg11.1)
```

124 DiasEg3.2

DiasEg3.2

Producao de frutos em cacaueiro

Description

Amostra aleatória do número de frutos produzidos por plantas cacaueiro.

Format

Vetor com 43 observações que são o número de frutos produzidos por plantas de cacaueiro.

Source

Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV.

```
stem(DiasEg3.2)
hist(DiasEg3.2)
rug(DiasEg3.2)
plot(density(DiasEg3.2))
rug(DiasEg3.2)
boxplot(DiasEg3.2)
rug(DiasEg3.2, side = 2)
```

DiasEg3.6

DiasEg3.6

Alturas de plantas de milho

Description

Amostras aleatória da alturas de plantas de milho.

Format

Vetor com 100 observações da altura (cm).

Source

Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV.

Examples

```
stem(DiasEg3.6)
boxplot(DiasEg3.6)
rug(DiasEg3.6, side = 2)
hist(DiasEg3.6)
rug(DiasEg3.6)
plot(density(DiasEg3.6))
rug(DiasEg3.6)
plot(ecdf(DiasEg3.6))
rug(DiasEg3.6)
```

DiasEg5.1

Numero de Ovos Eclodidos de Nematoides Apos Aplicacao de Nematicidas Naturais

Description

Resultados de um experimento em delineamento inteiramente casualizado que avaliou o efeito de 5 nematicidas naturais na eclosão de ovos de nematoides.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que
nemat Fator categórico que identifica os nematicidas.
rept Inteiro que representa as repetições.
ovos Número de ovos eclodidos.
```

126 DiasEg5.3

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 5.1, pág. 130)
```

Examples

DiasEg5.3

Produtividade de Cultivares de Milho

Description

Resultados de um experimento em delineamento inteiramente casualizado que mediu a produtividade de cultivares de milho.

Format

```
Um data. frame com 15 observações e 3 variáveis, em que cult Fator categórico que representa as cultivares de milho. rept Inteiro que indica as repetições das cultivares. prod Produtividade de grãos (toneladas por hectare).
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 9, Cap. 11, pág. 321)
```

```
library(lattice)
data(DiasEg5.3)
str(DiasEg5.3)
```

DiasEg6.1

DiasEg6.1

Ganhos de Producao de Arroz nos Ciclos de Selecao

Description

Amostra com 6 pares de observações representanto os ciclos de seleção e ganhos percentuais de produção correspondentes em arroz.

Format

```
Um data. frame com 6 observações e 2 variáveis, em que ciclos Fator de 6 níveis quantitativos que são os ciclos de produção. prod percentuais de ganhos de produção.
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 6.1, pág. 157)
```

128 DiasEg6.2

DiasEg6.2

Adubacao NPK na Producao de Feijao

Description

Experimento instalado em delineamento de blocos casualizados para estudar o efeito da adubação NPK na produtividade do feijoeiro.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que npk Fator métrico que são as doses de NPK (kg ha<sup>-1</sup>). bloco Fator cetegórico que são os blocos do experimento. prod Produtividade de grãos de feijão (kg parcela<sup>-1</sup>).
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 6.2, pág. 164)
```

DiasEg6.3

DiasEg6.3

Numero Total de Frutos Colhidos e Sadios em Clones de Cacaueiro

Description

Foram avaliados 7 clones de cacaueiros a fim determinar a correlação entre o número de frutos sadios e número de frutos colhidos.

Format

```
Um data. frame com 7 observações e 3 variáveis, em que clones Fator de 7 níveis qualitativos ordinais.

ntfc Número total de frutos colhidos.

ntfs Número total de frutos sadios.
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 6.3, pág. 173)
```

Examples

DiasEg7.1

Luz e Agua na Producao de Tomateiros

Description

Resultados de um experimento que avaliou o efeito da quantidade de luz e de água na produção de tomateiros.

130 DiasEg9.1

Format

Um data. frame com 18 observações e 3 variáveis, em que

luz Fator métrico que identifica, em escala codificada, a quantidade de luz aplicada. agua Fator métrico que identifica, em escala codificada, a quantidade de água aplicada. prod Produção de tomateiros.

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 7.1, pág. 187)
```

Examples

DiasEg9.1

Teor Proteico de Cultivares de Feijoeiro e Soja

Description

Em um ensaio em delineamento inteiramente casualizado foi avaliado o teor proteico de 10 cultivares de feijoeiro e 1 de soja com 3 repetições.

Format

```
Um data. frame com 33 observações e 3 variáveis, em que cult Fator de 9 níveis qualitativos que representa cada um dos cultivares. rept Inteiro que identifica as repetições. teor Teor proteico (%).
```

DiasEg9.2

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 9.1, pág. 222)
```

Examples

DiasEg9.2

Producao de Cacau

Description

Dados de produção de cacau úmido (kg/planta) obtidos de seis progênies formadas por 3 plantas cada e amostradas em 3 bacias hidrográficas da Amazonia. Este é um exemplo de classificação hirerárquica de fatores decorrente do processo de amostragem em multinível.

Format

```
Um data. frame com 54 observações e 4 variáveis, em que bacia Fator categórico que representa as bacias onde foram feitas as amostras. prog Fator categórico que identifica as progênies obtidas em cada uma das bacias. plant Inteiro que identifica as plantas de cada progênie. prod Produção de cacau úmido (kg planta<sup>-1</sup>).
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 9.2, pág. 231)
```

```
library(lattice)
data(DiasEg9.2)
str(DiasEg9.2)
```

DiasEg9.4

```
xtabs(~bacia + prog, data = DiasEg9.2)

xyplot(prod ~ prog | bacia,
    data = DiasEg9.2, as.table = TRUE,
    xlab = "Progênies",
    ylab = "Produção de cacau úmido (kg/planta)",
    strip = strip.custom(strip.names = TRUE, var.name = "Bacia"))
```

DiasEg9.4

Producao de Cultivares de Cacau

Description

Dados de produção de cacau de 5 cultivares em um experimento em delineamento quadrado latino 5×5 .

Format

Um data. frame com 2 observações e 4 variáveis, em que

linha Fator categórico que representa o controle local nas linhas do quadrado latino.

colun Fator categórico que representa o controle local nas colunas do quadrado latino.

cult Fator categórico que são as cultivares de cacau avaliadas.

nfs Produção de frutos sadios de cacau.

Source

Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exemplo 9.4, pág.247)

DiasEx10.4.10 133

```
ylab = "Produção de frutos de cacau")
```

DiasEx10.4.10

Massa fresca de Capim Elefante

Description

Dados refentes à produção de 3 clones de capim elefante em função da época de corte do capim. O experimento foi instalado em delineamento inteiramente casualizado.

Format

Um data. frame com 72 observações e 4 variáveis, em que

clon Fator categórico que representa os clones de capim elefante.

cort Fator categórico que representa as épocas de corte do capim, sendo que A - sem corte, B - corte em 10 se setembro, C - corte em 30 de novembro e D - corte em 1 de novembro.

blocos Fator categórico que identifica os blocos do experimento.

tms Produção de massa fresca de capim elefante (t/ha).

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 10, Cap. 10, pág. 296)
```

DiasEx10.4.6

DiasEx10.4.6

Ensaio de Competicao de Batata Doce

Description

Ensaio de competição de batata doce, instalado em delineamento de blocos casualizados com 3 repetições e sob esquema fatorial 3×4 , onde foram avaliados 3 tipos de solos e 4 níveis de adubação.

Format

```
Um data. frame com 12 observações e 3 variáveis, em que solo Fator categórico que representa os tipos de solo. adub Fator categórico que representa os níveis de adubação. prod Produtividade.
```

Details

Não foram exibidos todos os dados, pois dos $4\times 3\times 3=36$ dados previstos, apenas 12 estão disponíveis. Julga-se que seja a média.

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 10.4, Cap. 10, pág. 294)
```

DiasEx10.4.7

DiasEx10.4.7

Adubacao NPK na Cultura do Cafeeiro

Description

Em um experimento em delineamento inteiramente casualizado foi estudado efeito da adubação NPK na produção da do cafeeiro por meio de um experimento fatorial 2^3 com 6 repetições.

Format

Um data. frame com 48 observações e 3 variáveis, em que

- N Inteiro que indica o nível do fator nitrogênio: 0 nível baixo, 1 nível alto.
- P Inteiro que indica o nível do fator fósforo: 0 nível baixo, 1 nível alto.
- K Inteiro que indica o nível do fator potássio: 0 nível baixo, 1 nível alto.
- rept Inteiro que indica as repetições das celas experimentais.
- prod Produção de café, em kg por parcela de 90 m^2 ($30 \text{ covas de espaçamento } 3 \times 1$).

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 7, Cap. 10, pág. 295)
```

136 DiasEx10.4.8

DiasEx10.4.8

Teores de Materia Seca de Gramineas em Funcao da Calagem

Description

Em um ensaio em delineamento de blocos casualizados foi analisado o efeito de doses de calcário no teor de matéria seca de gramíneas forrageiras. Foi utilizado esquema fatorial 3×4 , sendo 3 gramínias (A, B e C) e 4 doses de calagem (0, 1, 2 e 4 t/ha), os teores de matéria seca (t/ha).

Format

```
Um data. frame com 36 observações e 4 variáveis, em que calc Fator métrico que representa das doses de calcário aplicadas (t/ha). gram Fator categórico que representa as gramineas forrageiras cultivadas. bloc Fator categórico que representa os blocos do experimento. tms Teor de matéria seca (t/ha).
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 8, Cap. 10, pág. 295)
```

DiasEx11.7.8

DiasEx11.7.8

Competicao de Genotipos de Alho

Description

Resultados de um grupo de experimento de competiação de genótipos de alho. Os valores disponíveis são as médias dos genótipos em cada experimento.

Format

```
Um data. frame com 16 observações e 3 variáveis, em que geno Fator categórico que representa os genótipos de alho. exper Fator categórico que representa os experimentos. prod Produção de bulbos de alho.
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 8, Cap. 11, pág. 321
```

DiasEx11.7.9

DiasEx11.7.9

Ensaios de Competicao de Cultivares de Milho

Description

Resultados de ensaio de competição de cultivares de milho em diferentes locais onde foi avaliada a produção em grãos.

Format

Um data. frame com 90 observações e 4 variáveis, em que

local Fator categórico que representa os locais de instalação do experimento.

cult Fator categórico que representa as cultivares de milho.

rept Inteiro que representa as repetições das cultivares em cada experimento.

prod Produção de grãos de milho.

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 9, Cap. 11, pág. 321)
```

DiasEx3.6.7

DiasEx3.6.7

Percentual de Germinacao de Lotes de Sementes de Tomate

Description

Percentuais de germinação de 2 lotes de sementes de tomate com 5 repetições com 100 sementes em cada repetição.

Format

```
Um data. frame com 2 observações e 1 variável, em que lote Fator categórico de dois níveis que indica os lotes de semente. pgerm Percentual de germinação das sementes.
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 7, Cap. 7.6, pág.102)
```

Examples

DiasEx6.5.1

Peso em Funcao das Idades em Codornas

Description

Dados referentes ao peso em função da idade de codornas.

Format

```
Um data. frame com 10 observações e 2 variáveis, em que idade Idade do animal, em semanas. peso Peso do animal (g).
```

140 DiasEx6.5.10

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 1, Cap. 6, pág. 179)
```

Examples

DiasEx6.5.10

Correlação entre Produção e Diametro

Description

Dados referentes a 8 pares de valores de produção (gramas) e diâmetro (cm).

Format

```
Um data. frame com 8 observações e 3 variáveis, em que prod Produção em gramas. diam Diâmetro em centimetros.
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 10, Cap. 7, pág. 181)
```

DiasEx6.5.9

DiasEx6.5.9

Correlacao entre Temperatura e Massa

Description

Dados de 11 pares de valores de temperatura e massa.

Format

```
Um data. frame com 11 observações e 3 variáveis, em que temp Temperatura.
massa Massa em gramas.
```

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 9, Cap. 6, pág. 181)
library(lattice)
data(DiasEx6.5.9) str(DiasEx6.5.9)
xyplot(massa ~ temp, data = DiasEx6.5.9, type = c("p", "r"), ylab = "Massa (g)", xlab = "Temperatura")
```

DiasEx9.6.10

Ensaio de Competicao de Cultivares de Cafe

Description

Experimento de competição de cultivares de café instalado em delineamento quadrado latino.

Format

```
Um data. frame com 25 observações e 4 variáveis, em que
```

linha Fator categórico que faz o controle local nas linhas do quadrado latino.

colun Fator categórico que faz o controle local nas colunas do quadrado latino.

cult Fator categórico que são as cultivares de café.

prod Produtividade em sacas beneficiadas.

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 10, Cap. 9, pág. 261)
```

142 DiasEx9.6.4

Examples

DiasEx9.6.4

Producao de Frutos de Variedades de Manga

Description

Experimento instalado em delineamento inteiramente casualizado, onde foram estudadas 5 variedades de manga com cada parcela constituída de 3 arvores. Cada variedade teve 6 repetições. Foi avaliada a produção de frutos por parcela.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que
```

varied Fator categórico que representa as variedades de manga.

rept Inteiro que identifica as repetições.

frut Total de frutos por parcela, sendo que uma parcela tem 3 plantas.

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 4, Cap. 9, pág. 260)
```

```
library(lattice)
data(DiasEx9.6.4)
str(DiasEx9.6.4)
```

DiasEx9.6.6

DiasEx9.6.6

Teores de Solidos Soluveis Totais da Poupa de Frutos

Description

Experimento em delineamento inteiramente casualizado, com 5 repetições e 4 cultivares de tomateiro onde os totais de sólidos solúveis na poupa dos frutos foram avaliados.

Format

Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que cult Fator categórico que representa as cultivares de tomateiro. rept Inteiro que representa as repetições.

tssp Teor de sólidos solúveis da polpa do fruto.

Source

Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 6, Cap. 9, pág. 260)

144 Dinorah

DiasEx9.6.7

Producao de Porta-Enxertos em Mangueira

Description

Resultados de um experimento em delineamento de blocos casualizados que considerou a produção de frutos na primeira colheita para difentes porta-enxertos de magueira sendo a copa a variedade Imperial.

Format

Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis, em que

penx Variável categórica que são os porta-enxertos de mangueira usados para a copa Imperial.

bloc Fator categórico que representa os blocos do experimento.

frutos Número de frutos na primeira colheita.

Source

```
Dias, L. A. S., Barros, W. S. (2009). Biometria Experimental. Viçosa, MG: UFV. (Exercício 7, Cap. 9, pág. 261)
```

Examples

Dinorah

Producao de Milho com Adubacao Organica com Cama de Frango

Dinorah 145

Description

Experimento instalado e conduzido por Walmes M. Zeviani, estudante do 4 ano de Agronomia da UFGD na época, na Fazenda Dinorah em Jateí - MS na safra de inverno de 2006. No experimento foram avaliadas doses de cama de frango como fonte de adubação orgânica na cultura do milho. Três fatores foram estudados: forma de aplicação da cama de frango, quantidade aplicada e complementação com adubação mineral (NPK). Os três fatores combinados resultam em um arranjo fatorial incompleto devido a ausência de uma cela experimental que não era de interesse. O experimento foi instalado em blocos para controlar para o efeito da declividade do terreno.



Na figura acima tem-se a delimitação entre algumas parcelas (contorno linhas retas brancas com vértices nas estacas).

Format

Um data. frame com 60 observações e 11 variáveis.

- aplic Forma de aplicação da cama de frango: incorporada ao solo com uma grade niveladora leve e semi aberta ou à lanço na superfície sem incorporação.
- npk Quantidade de adubo mineral (NPK, kg ha⁻¹) aplicado na linha quando feita a semeadura.
- cama Quantidade aplicada de cama de frango (ton ha⁻¹) como fonte orgânica de adubação.
- bloco Identifica os blocos do experimento que foram utilizados para controlar principalmente a declividade do terreno onde foram demarcadas as parcelas.
- altes Altura das espigas (cm) em relação ao nível do solo, obtida com a média da medida em 5 plantas ao acaso dentro da área útil da parcela.
- altpl Altura das plantas (cm) em relação ao nível do solo, obtida com a média da medida em 5 plantas ao acaso dentro da área útil da parcela.
- maspl Massa fresca média de uma planta, obtida com a média da medida em 5 plantas ao acaso dentro da área útil da parcela.

146 Dinorah

mases Massa de espiga com casca (g), obtida com a média da medida de todas as espigas colhidas na área útil da parcela.

masgr Massa de grãos por espiga (g), obtida ao debulhar a espiga pesar os grãos, também corresponde à média da medida de todas as espigas colhidas na área útil da parcela.

```
prod Produção de grãos de milho (kg ha<sup>-1</sup>).
p100 Peso de 100 grãos (g).
```

Source

Arquivo pessoal de Walmes M. Zeviani.

```
library(lattice)
data(Dinorah)
xyplot(prod ~ cama | aplic, data = Dinorah,
       groups = npk, type = c("p", "a"),
       layout = c(NA, 1),
       auto.key = list(title = expression("NPK"~(kg~ha^{-1})),
                       cex.title = 1, columns = 2),
       strip = strip.custom(strip.names = TRUE, var.name = "Aplicação"),
       xlab = expression("Adubação com cama de frango"~(ton~ha^{-1})),
       ylab = expression("Produção milho"~(ka~ha^{-1})))
ftable(xtabs(~aplic + cama + npk, data = Dinorah))
library(reshape2)
din <- melt(data = Dinorah,</pre>
            id.vars = names(Dinorah)[1:4],
            measure.vars = names(Dinorah)[-(1:4)],
            value.name = "valor",
            variable.name = "resp")
str(din)
xyplot(valor ~ cama | resp, data = din,
       groups = interaction(aplic, npk, sep = " : "),
       type = c("p", "a"), as.table = TRUE,
       auto.key = list(title = expression(
                           "Forma de aplicação : NPK"~(kg^ha^{-1})),
                       cex.title = 1, columns = 2),
       scales = list(y = "free"),
       xlab = expression(
           "Adubação com cama de frango"~(ton~ha^{-1})),
       ylab = "Valor observado")
```

EpprechtTb2.1

Volumes em embalagens de leite

Description

Dados referentes aos volumes verificados de leite em 100 embalagens de 1000 ml.

Format

Um data. frame com 100 observações e 2 variáveis, em que

- id Identificação da embalagem.
- X Volume de leite presente na embalagem (ml).

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 23).

Examples

```
data(EpprechtTb2.1)
hist(EpprechtTb2.1$x, xlab="Volume (ml)", ylab="Frequência", main="")
```

EpprechtTb2.2

Volumes em embalagens de leite

Description

Dados referentes aos volumes verificados de leite em 100 embalagens de 1000 ml. Os dados foram extraídos após uma alteração da pressão de operação, configurando uma causa especial de variação.

Format

Um data. frame com 100 observações e 2 variáveis, em que

- id Identificação da embalagem.
- X Volume de leite na embalagem (ml).

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 26).

Examples

```
data(EpprechtTb2.2)
hist(EpprechtTb2.2$x, xlab="Volume (ml)", ylab="Frequência", main="")
```

EpprechtTb2.3

Volumes em embalagens de leite

Description

Dados referentes aos volumes de leite em 100 embalagens de 1000 ml. Os dados são extraídos de um processo isento de causas especiais de variação.

Format

Um data. frame com 100 observações e 2 variáveis, em que

- id Identificação da embalagem.
- X Volume de leite presente na embalagem (ml).

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 35).

Examples

```
data(EpprechtTb2.3)
hist(EpprechtTb2.3$x, xlab="Volume (ml)", ylab="Frequência", main="")
```

EpprechtTb5.2

Medidas de pecas em uma linha de producao

Description

Dados referentes às medidas de peças de uma linha de produção. O objetivo é analisar a repetitividade e a reprodutividade de um micrômetro com leitura milesimal, usado na medição de um componente de um processo de usinagem. Três operadores treinados mediram duas vezes cada uma de 10 peças. A sequência em que cada um dos operadores mede cada uma das peças foi aleatorizada.

Format

```
Um data. frame com 60 observações e 3 variáveis, em que pc Identificação da peça.

op Fator que indica o operador que realizou a medição da peça (de 1 a 3). tam Tamanho da peça (µm).
```

Source

```
Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 152).
```

Examples

EpprechtTb5.4

Capacidade de medicao de um relogio apalpador

Description

Dados utilizados para avaliar a capacidade de um relógio apalpador na medição do erro de batida radial de um eixo retificado. São 20 peças medidas por um mesmo operador, duas vezes cada.

Format

```
Um data. frame com 40 observações e 2 variáveis, em que pc Identificação da peça. tam Tamanho da peça (décimos de mícrons).
```

Source

```
Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 155).
```

Examples

```
data(EpprechtTb5.4)

plot(tam ~ pc,data=EpprechtTb5.4,
    ylab = "Tamanho",
    xlab = "Peça", xaxt = "n")
axis(1, 1:20)
abline(mean(EpprechtTb5.4$tam), 0, lty=2)
```

EpprechtTb5.5

Medidas de dureza de pecas de uma linha de producao

Description

Dados referentes a medidas de dureza de peças, para avaliar a capacidade de medição de um durômetro. São 10 peças medidas três vezes cada por um mesmo operador.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 2 variáveis, em que pc Identificação da peça. dur Dureza da peça.
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 155).

```
data(EpprechtTb5.5)

plot(tam~pc, data=EpprechtTb5.5,
     ylab="Tamanho",
     xlab="Peça", xaxt="n")
axis(1, 1:10)
abline(mean(EpprechtTb5.5$tam), 0, lty=2)
```

EpprechtTb5.6

Avaliação das leituras de um micrometro

Description

Dados referentes às leituras de um micrômetro usado para medir peças com dimensão nominal de 20 mm, utilizando um bloco padrão de dimensão 20 mm como referência. O bloco foi medido dez vezes por um mesmo operador.

Format

```
Um data. frame com 10 observações e 2 variáveis, em que med Identificador de medição da peça. leit Leitura do micrômetro (mm).
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 156).

Examples

EpprechtTb5.9

Medidas de pecas de uma linha de producao

Description

Após a aquisição de um equipamento de medição mais sofisticado que o anterior, foi realizado um estudo de repetitividade e reprodutividade do processo de medida com o novo equipamento. Cada peça foi medida três vezes por cada um de dois operadores.

Format

```
Um data. frame com 60 observações e 3 variáveis, em que
pc Identificação da peça.
op Fator que indica o operador que realizou a medição da peça (1 = primeiro operador, 2 = segundo operador).
tam Tamanho da peça.
```

Source

```
Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 157).
```

Examples

EpprechtTb6.10

Concentracao de um Processo Quimico

Description

Dados referentes à concentração de um processo químico registrada a cada 3 minutos.

Format

```
Um data. frame com 100 observações e 1 variável, em que conc Concentração registrada na amostra.
```

Source

```
Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 182).
```

Examples

EpprechtTb6.12

Peso de um Produto

Description

Trinta observações registradas referentes aos pesos de um produto.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 1 variável, em que peso Peso do produto.
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 184).

```
data(EpprechtTb6.12)
library(qcc)
qcc(EpprechtTb6.12$peso, type="xbar.one", nsigmas=3,
     xlab=" ", ylab="Peso", title=" ")
```

EpprechtTb6.4

Temperatura do Banho Quimico

Description

A cada 30 minutos registram-se três temperaturas do banho, espaçadas de 3 minutos. Exemplo: na primeira amostra efetua-se uma medida às 8h00, outra às 8h03 e outra às 8h06. Na segunda amostra são registradas as temperaturas nos horários 8h30, 8h33 e 8h36, e assim por diante.

Format

```
Um data. frame com 60 observações e 2 variáveis, em que amostra Identificação da amostra. temp Temperaturas registradas.
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 167).

Examples

```
data(EpprechtTb6.4)
library(qcc)

obj <- qcc.groups(EpprechtTb6.4$temp, EpprechtTb6.4$amostra)
qcc(obj, type="xbar", nsigmas=3,
    xlab="Amostra", ylab="Temperatura", title=" ")</pre>
```

EpprechtTb6.9

Volume de Refrigerante em Garrafas Plasticas

Description

Os dados referem-se aos volumes de refrigerante em 20 amostras, cada uma delas composta por 3 garrafas.

Format

```
Um data. frame com 60 observações e 2 variáveis, em que amostra Identificação da amostra. vol Volumes registrados.
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 180).

Examples

EpprechtTb7.5

Qualidade de um Processo

Description

Uma característica de qualidade de um processo monitorada por meio de quinze observações.

Format

Um data. frame com 15 observações e 1 variável, em que

x Observações registradas do processo.

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 198).

EpprechtTb8.12

Controle de qualidade para a fracao de nao conformes.

Description

Dados de 20 amostras, representando o número de peças não-conformes em amostras de tamanho 100

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 1 variável, em que nconf Número de peças não conformes nas amostras.
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 227).

Examples

EpprechtTb8.13

Controle de qualidade para o numero de pedidos de compra com erro

Description

Uma grande companhia faz o controle estatístico de seus processos administrativos. Para isso, são coletados semanalmente o número de pedidos de compra e o número de pedidos de compra com erros.

Format

```
Um data. frame com 15 observações e 2 variáveis, em que pc Número de pedidos de compra.

pce Número de pedidos de compra com erros.
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 229).

Examples

EpprechtTb8.14

Controle de Qualidade para o Numero de Defeitos na Montagem de Placas de Circuito

Description

Para monitorar um processo de montagem de placas de circuitos foram registrados os números de componentes montados erradamente a cada 5 placas (cada amostra consiste de 5 placas).

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 1 variável, em que nconf Número de não-conformidades encontradas na amostra.
```

Source

```
Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 230).
```

```
data(EpprechtTb8.14)
library(qcc)
qcc(EpprechtTb8.14, type="c", size=5,
     xblab="Amostras", ylab="Número de itens não conformes", title=" ")
```

EpprechtTb8.15	Controle de Qualidade para o Numero de Defeitos em um Processo de
	Producao de Tecidos

Description

Para monitorar um processo de produção de tecidos estampados foram examinados os 10 primeiros rolos, com 200m de tecido cada. Foi registrado o número de defeitos encontrados em cada rolo.

Format

```
Um data. frame com 10 observações e 1 variável, em que def Defeitos encontrados no rolo.
```

Source

```
Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 231).
```

Examples

```
data(EpprechtTb8.15)
library(qcc)
qcc(EpprechtTb8.15, type="c",
     xlab="Amostra", ylab="Número de defeitos", title=" ")
```

EpprechtTb8.16

Controle de qualidade na producao de cabos eletricos

Description

Dados referentes ao monitoramento do processo de produção de cabos elétricos. Foi registrada a quantidade de defeitos encontrados em amostras de determinada quantidade de metros de cabo.

Format

```
Um data. frame com 10 observações e 2 variáveis, em que met Quantidade de cabo avaliado em cada amostra (em metros). def Número de defeitos encontrados.
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 233).

Examples

EpprechtTb8.2

Numero de Clientes Insatisfeitos com a Comida

Description

Dados referentes ao número de clientes insatisfeitos com a comida de um restaurante. Esses dados foram obtidos após o diagnóstico e a eliminação de causas especiais. A cada dia 200 clientes foram consultados, durante 30 dias.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 1 variável, em que cinsat Número de clientes insatisfeitos.
```

Source

Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 204).

```
data(EpprechtTb8.2)
library(qcc)
qcc(EpprechtTb8.2, type="p", size=200,
     xlab="Amostra", ylab="Proporção de insatisfeitos", title=" ")
```

160 FariaEg2.9.5

EpprechtTb8.8	Controle de qualidade para o numero de nao-conformidades em geladeiras
---------------	--

Description

Dados referentes aos números de não-conformidades em 40 amostras de cinco geladeiras. Foi suposto que o processo operava sob controle nesse período.

Format

```
Um data. frame com 40 observações e 1 variável, em que nconf Número de não-conformidades.
```

Source

```
Costa, A. F. B., Epprecht, E. K., Carpinetti, L. (2010). Controle Estatístico de Qualidade (2nd ed.). São Paulo - SP: Editora Atlas. (pg 222).
```

Examples

```
data(EpprechtTb8.8)
library(qcc)
qcc(EpprechtTb8.8, type="c", size=5,
     xlab="Amostra", ylab="Número de não-conformidades", title=" ")
```

FariaEg2.9.5

Variacao de Metodos para a Determinacao da CTC do Solo

Description

Dois métodos de CTC do solo são usados em uma amostra de controle e fornecem os resultados em c $mol kg^{-1}$.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que metod Fator que identifica os métodos para a determinação aplicados nas amostras de solo. ctc CTC da amostra de solo, em cmol {\rm kg^{-1}}.
```

FariaEg3.2.4 161

Source

Faria, J. C. (2009). Notas de aulas expandidas (10th ed.) Ilhéus - BA: UESC. (Exemplo 2.9.5, pág 39)

Examples

FariaEg3.2.4

Producao de Amendoas de Clones de Cacau

Description

Experimento em delineamento inteiramente casualizado que estudou a produção de amendoas de clones de cacau.

Format

```
Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis, em que clone Fator categórico que representam os clones de cacau. rept Inteiro que indica a repetição de cada clone. prod Produção de amendoas, em kg 10 plantas—1 ano—1.
```

Source

Faria, J. C. (2009). Notas de aulas expandidas (10th ed.) Ilhéus, BA: UESC. (Tabela 3.2.4, pág 46)

```
library(lattice)

data(FariaEg3.2.4)
str(FariaEg3.2.4)
```

FariaQd11.4

FariaQd11.4

Producao de Batatas em Funcao da Calagem e Adubacao

Description

Experimento montado em delineamento inteiramente casualizado para estudar o efeito da combibação dos fatores irrigação e calagem da produção de batata.

Format

Um data. frame com 16 observações e 4 variáveis, em que

irri Fator categórico que indica o uso ou não de irrigação para o cultivo da batata.

calc Fator categórico que indica o uso ou não de calagem para o cultivo da batata.

rept Inteiro que identifica as repetições das combinações dos fatores acima mencionados.

result Produção de batata, em kg ha⁻¹.

Source

```
Faria, J. C. (2009). Notas de aulas expandidas (10th ed.) Ilhéus - BA: UESC. (Quadro 11.4, pág. 134)
```

FariaQd11.9 163

FariaQd11.9

Qualidade de Mudas em Funcao do Recipiente da Especie

Description

Experimento montado no delineamento inteiramente casualizado cujo resultado é a qualidade de mudas em função do recipiente utilizado e para cada espécie cultiavda.

Format

Um data. frame com 12 observações e 4 variáveis, em que

recip Fator categórico cujos níveis representam os recipientes utilizados para o cultivo das mudas.

espécie Fator categórico cujos níveis representam as espécies cultivadas.

rept Inteiro que indica as repetições das combinações dos fatores.

quali Resposta correspondente à qualidade das mudas.

Source

```
Faria, J. C. (2009). Notas de aulas expandidas (10th ed.) Ilhéus - BA: UESC. (Quadro 11.9, pág 145)
```

164 FariaQd12.5

FariaQd12.5

Colonizacao do TVC em Vassoura-de-bruxa

Description

Os dados referem-se a contagem da colonização de um antagonista (*trichoderma* - TVC) aplicado sobre as vassouras-de-bruxa de uma cultura de cacau no Município de Ibatuma - BA em em 2000. Foram consideradas 3 intervalos de aplicação e as avaliações foram feitas em 3 tempos. O experimento foi instaldo em delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 27 observações e 4 variáveis, em que

aplic Fator métrico que representa o número de aplicações pois os intervalos entre aplicação do antagonista foram: de 15 em 15 dias (0, 15, 30, 45, 60), de 30 em 30 dias (0, 30, 60) e testemunha, que não recebeu nenhuma aplicação.

avali Fator métrico que representa as datas das avaliações, em dias após o início das aplicações de TVC (dia 0).

bloc Fator categórico que representa os blocos do experimento.

colon Colonização (%) do TVC em vassouras-de-bruxa.

As parcelas da testemunha, que não receberam aplicação de TVC, exibiram um valor 0 para a colonização das vassouras-de-bruxa.

Source

Faria, J. C. (2009). Notas de aulas expandidas (10th ed.) Ilhéus - BA: UESC. (Quadro 12.5, pág. 159)

FariaQd14.2 165

FariaQd14.2

Adubacao Nitrogenada na Producao de Milho

Description

Os dados abaixo são provenientes de um ensaio em que foram utilizadas 7 doses de nitrogênio aplicado em cobertura para avaliar a produtividade de milho. O experimento foi montado em delineamento inteiramente casualizado, com 5 repetições.

Format

```
Um data. frame com 35 observações e 3 variáveis, em que  \hbox{N Fator métrico que \'e a dose de nitrogênio aplicado em cobertura, kg ha$^{-1}$. }  rept Inteiro que identifica as repetições das doses. } result Produção de milho, em kg ha$^{-1}$. }
```

Source

```
Faria, J. C. (2009). Notas de aulas expandidas (10th ed.) Ilhéus - BA: UESC. (Quadro 14.2 pág. 198)
```

Examples

FariaQd14.3

Adubacao com Fosforo na Producao de Materia Seca de Parte Aerea de Milho

Description

Os dados abaixo são provenientes de um ensaio experimental realizado em casa de vegetação, montado no delineamento em blocos casualizados, com 5 repetições, para avaliar o efeito de doses de fósforo na produção de matéria seca da parte aérea do milho.

166 FariaQd6.1

Format

```
Um data. frame com 25 observações e 3 variáveis, em que

P Fator métrico que representa as doses de fósforo (mg kg<sup>-1</sup>).

bloco Fator que representa os blocos dentro da casa de vegetação.

mspa Massa da matéria seca da parte aérea das plantas de milho, g vaso<sup>-1</sup>.
```

Source

```
Faria, J. C. (2009). Notas de aulas expandidas (10th ed.) Ilhéus - BA: UESC. (Quadro 14.3 pág. 200)
```

Examples

FariaQd6.1

Producao de Variedades de Milho

Description

Produção de milho, em kg $100~\text{m}^2$ em um experimento conduzido no delineamento inteiramente casualizado com 5 repetições, onde foram avaliadas quatro variedades de milho.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que varied Fator categórico que representa as variedades de milho. rept Inteiro que identifica as repetições de cada variedade. prod Produção de milho, em kg por 100 m².
```

Source

Faria, J. C. (2009). Notas de aulas expandidas (10th ed.) Ilhéus, BA: UESC. (Tabela 6.1 pág 76)

FerreiraEg13.2

Examples

```
library(lattice)

data(FariaQd6.1)
str(FariaQd6.1)

xyplot(prod ~ varied, data = FariaQd6.1)
```

FerreiraEg13.2

Dados Simulados para Classificacao

Description

Dados provenientes de simulação. Foram 50 dados simulados de duas populações, P1 e P2, definidas pelos modelos probabilísticos exponenciais $P1 \sim Exp(1)$ e $P2 \sim Exp(0,1)$. O objetivo da simulação é explorar os métodos de classificação.

Format

Um data. frame com 50 observações e 2 variáveis, em que

pop Fator de dois níveis que representa a qual população a observação pertence: 1 se P1 e 2 se P2. x Realização da variável aleatória $P_i, \quad i=1ou2$ conforme pop

Source

D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 13.2, pág. 592-593)

FerreiraEg13.3

FerreiraEg13.3

Classificacao de Solos na Regiao Amazonica

Description

Dados amostrais relativos ao teor de zinco (Zn) e ferro Fe, em ppm, obtidos em solos de pastagem e de floresta na região amazônica.

Format

Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que

pop Fator de dois níveis que indica a qual população a observação pertence, F se provém da floresta e P se provém de pastagem.

zinco Teor de zinco (Zn) do solo, em ppm.

ferro Teor de ferro (Fe) do solo, em ppm.

Source

D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 13.3, pág. 596-597)

FerreiraEg3.4

FerreiraEg3.4

Exame de Sangue em Pintores de Carro

Description

Subconjunto de valores de um hemograma aplicado à pintores de carros, apresentado por Royston (1983).

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 2 variáveis, em que conc Concentração de hemoglobina. linf Contagem de linfócitos.
```

Source

Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 3.4 pág. 136)

Royston, J. P. (1983). Some techniques for assessing multivariate normality based on Shapiro-Wilk. London, Applied Statistics - Journal of the Royal Statistical Society - Series C, v. 32, n. 2, p. 121-133. (Table 2)

Examples

```
# Normalidade univariada
par(mfrow = c(1, 2))
with(FerreiraEg3.4, {
    qqnorm(conc, main = "Normal Q-Q Plot\nConc. Hemoglobina")
    qqline(conc)
    qqnorm(linf, main = "Normal Q-Q Plot\nCont. Linfócitos")
    qqline(linf)
})
```

FerreiraEg5.1

Teores de Areia e Argila em Solo na Amazonia

Description

Conjunto de dados referente aos teores de areia e argila de uma amostra com 30 parcelas de solo de capoeira nova na Amazônia.

FerreiraEg5.1

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 2 variáveis, em que areia Representa o teor de areia em cada parcela de solo. argila Representa o teor de argila em cada parcela de solo.
```

Source

Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 5.1 pág. 193-194)

```
data(FerreiraEg5.1)
str(FerreiraEg5.1)
pairs(FerreiraEg5.1)
bks <- apply(FerreiraEg5.1, 2,</pre>
             FUN = function(x, step = 5) {
                 r <- range(x)
                 r <- r + (r \% step * (-1)) + c(0, step)
                 seq(r[1], r[2], by = step)
             })
areiaPlot <- hist(FerreiraEg5.1$areia, plot = FALSE,</pre>
                  breaks = bks$areia)
argilaPlot <- hist(FerreiraEg5.1$argila, plot = FALSE,</pre>
                   breaks = bks$argila)
layout(matrix(c(2, 0, 1, 3), ncol = 2, byrow = TRUE),
       widths = c(4/5, 1/5), heights = c(1/5, 4/5))
par(mar = c(5, 5, 0.5, 0.5))
plot(argila ~ areia, data = FerreiraEg5.1, cex = 1.5,
     xlab = "Teor de areia do solo",
     ylab = "Teor de argila do solo",
     xlim = range(bks$areia),
     ylim = range(bks$argila))
grid()
rug(x = FerreiraEg5.1$areia, side = 3)
rug(x = FerreiraEg5.1$argila, side = 4)
par(mar = c(0, 5, 1, 0.5))
barplot(areiaPlot$counts, axes = FALSE, space = 0)
par(mar = c(5, 0, 0.5, 1))
barplot(argilaPlot$counts, axes = FALSE, space = 0, horiz = TRUE)
```

FerreiraEg6.3

FerreiraEg6.3

Avaliacao dos Solos de Pastagem e Capoeira Nova da Amazonia

Description

Os dados referem-se a avaliação de parcelas de solo da Amazônia. Os atributos quantidade de cálcio, magnésio e saturação de bases foram avaliados em parcelas de solo sob os sistemas de uso: pastagem, com 13 observações e capoeira nova, com 30 observações.

Format

Um data. frame com 43 observações e 4 variáveis, em que

solo Fator que indica o sistema de uso da parcela de solo. CN para Capoeira Nova e P para Pastagem.

Ca Teor de cálcio na parcela de solo.

Mg Teor de magnésio na parcela de solo.

SB Índice de saturação de bases calculado na parcela de solo.

Source

Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 6.3 pág. 240-241 e exemplo 6.6 pág. 268-269)

172 FerreiraEg7.1

FerreiraEg7.1

Avaliacao de Exercicios Fisicos sobre o Estresse Oxidativo

Description

Dados observados de um estudo realizado no laboratório de Bioquímica Clínica do Departamento de Análises Clínicas e Toxicológicas da Universidade Federal de Alfenas (UNIFAL), no qual o interesse era testar se a rotina de exercícios físicos intensos não tem efeito sobre o estresse oxidativo (estresse causado pelo aumento de radicais livres), no plasma de mulheres da terceira idade. O estudo consistiu na avaliação de 16 mulheres da terceira submetidas ao exercício físico durante 4 semanas, as avaliações ocorreram antes e depois do tratamento com exercícios físicos.

Format

Um data. frame com 32 observações e 3 variáveis.

amostra Fator que indica a qual amostra a observação pertence, antes ou depois do tratamento com exercícios físicos.

proteina Proteínas mensuradas em g/dl (grama por decilitro).

peroxido Peróxidos de proteína mensurados em nmol/dl (nanomol por decilitro).

Source

Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 7.1 pág. 286)

```
data(FerreiraEg7.1)
aggregate(peroxido ~ amostra, data = FerreiraEg7.1, summary)
aggregate(proteina ~ amostra, data = FerreiraEg7.1, summary)
par(mar = c(4, 5, 4, 5))
boxplot(proteina ~ amostra, data = FerreiraEg7.1,
        xlim = c(0.5, 2.5), border = 4,
        boxwex = 0.2, at = 1:2 - 0.15,
        axes = FALSE)
box()
axis(side = 2, col.axis = 4)
mtext(side = 2, text = "Proteinas em g/dl", line = 3, col = 4)
par(new = TRUE, mar = c(4, 5, 4, 5))
boxplot(peroxido ~ amostra, data = FerreiraEg7.1,
        xlim = c(0.5, 2.5), border = 2,
        boxwex = 0.2, at = 1:2 + 0.15,
        axes = FALSE)
axis(side = 4, col.axis = 2)
axis(side = 1, at = 1:2, labels = c("antes", "depois"))
```

FerreiraEg7.4 173

FerreiraEg7.4

Avaliacao de Duas Variedades de Milho

Description

Com o interesse de testar a hipótese de igualdade entre duas variedades de milho, foram mensuradas as variáveis aleatórias produtividade e altura das plantas em cada uma das variedades.

Format

Um data. frame com 11 observações e 3 variáveis.

varie Fator que indica a qual variedade a observação pertence. Variedade A, com 6 observações e B com 5.

prod Produtividade mensurada em t ha⁻¹ (tonelada por hectare).

altura Média das plantas em metros.

Source

Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 7.4 pág. 302)

```
data(FerreiraEg7.4)
aggregate(prod ~ varie, data = FerreiraEg7.4, summary)
aggregate(altura ~ varie, data = FerreiraEg7.4, summary)
by(FerreiraEg7.4[2:3], FerreiraEg7.4[1], cov)
with(FerreiraEg7.4, {
     par(mar = c(4, 5, 4, 5))
     plot.default(y = prod, xlab = "", ylab = "",
                  x = jitter(as.numeric(varie), factor = 0.5) - 0.1,
                  xlim = c(0.5, 2.5),
                  col = 4,
                  axes = FALSE)
    box()
     axis(side = 2, col.axis = 4)
    mtext(side = 2, text = "Produtividade em t/ha",
           line = 3, col = 4)
     par(new = TRUE, mar = c(4, 5, 4, 5))
     plot.default(y = altura, xlab = "", ylab = "",
                  x = jitter(as.numeric(varie), factor = 0.5) + 0.1,
                  xlim = c(0.5, 2.5),
```

174 FerreiraEg8.1

FerreiraEg8.1

Numero de Graos e Produtividade em Cultivares de Feijao

Description

Dados obtidos de um experimento inteiramente casualizado com cinco repetições, realizado no período de seca, onde avaliou-se o efeito de diferentes cultivares na produtividade do feijão por meio das variáveis produtividade e número médio de grãos por vagem.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 4 variáveis. 
cult Fator nominal com 4 níveis que representa as cultivares de feijão. 
rept Inteiro que identifica as unidades experimentais de cada cultivar. 
ngrao Número médio de grãos por vagem. 
prod Produtividade de feijão, em kg ha^{-1}.
```

Source

```
Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 8.1, pág. 339)
```

FerreiraEg9.1

FerreiraEg9.1

Teores de Areia e Argila para Diferentes Usos da Terra na Amazonia

Description

Os dados referem-se a média de vários pontos amostrais em sistema de gride nos solos da Amazônia, onde foram mensuradas as variáveis areia e argila para 6 sistemas de uso da terra (SUT). O objetivo do estudo é agrupar os SUT's conforme similaridade das medidas de areia e argila.

Format

Um data. frame com 6 observações e 2 variáveis, em que areia Média das medidas de areia. argila Média das medidas de argila.

O sistema de uso da terra é indicado conforme nomenclatura das linhas do data. frame, onde (A) representa uso da terra para agricultura, (AG) para agrofloresta, (F) para floresta, (CV) para capoeira velha, (CN) para capoeira nova e (P) para pastagem.

Source

```
Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exemplo 9.1, pág. 402)
```

```
data(FerreiraEg9.1)
str(FerreiraEg9.1)
rownames(FerreiraEg9.1)

(D <- dist(FerreiraEg9.1))
plot(hclust(D), hang = -1)
library(lattice)</pre>
```

FerreiraEx10.11.9

FerreiraEx10.11.9 Amostra de uma População Normal Trivariada

Description

Dados provenientes de uma amostra de tamanho n=30 de uma população normal trivariada, $X=(X_1,X_2,X_3), X\sim \mathrm{Normal}_3(\mu,\Sigma).$

Format

Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que

- x1 Valores na primeira dimensão (X_1) do vetor X.
- x2 Valores na segunda dimensão (X_2) do vetor X.
- x3 Valores na terceira dimensão (X_3) do vetor X.

Source

D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exercício 10.11.9, pág. 487)

```
data(FerreiraEx10.11.9)
str(FerreiraEx10.11.9)

panel.density <- function(x, ...) {
    usr <- par("usr")
    on.exit(par(usr))
    par(usr = c(usr[1:2], 0, 1.5))
    par(new = TRUE)
    plot(density(x), xlab = "", ylab = "", main = "", lwd = 2)</pre>
```

FerreiraEx3.8.5 177

```
# Relação entre as variáveis
# (Se [X1, X2, X3] ~ Normal => X1 ~ Normal, X2 ~ Normal, X3 ~ Normal)
pairs(FerreiraEx10.11.9, pch = 20, diag.panel = panel.density)

# Componentes principais
(comp <- prcomp(FerreiraEx10.11.9, scale = TRUE))
screeplot(comp, type = "lines")
biplot(comp, pc.biplot = TRUE)

# Correlação das componentes principais com as variáveis originais
cor(FerreiraEx10.11.9, comp$x)</pre>
```

FerreiraEx3.8.5

Avaliação de cultivar de melao

Description

Os dados referem-se à avaliação de uma cultivar de melão em 32 unidades experimentais.

Format

```
data. frame com 32 observações e 3 variáveis, em que nfrut Número de frutos total por héctare. prod Produção de melão mensurada em kg ha^{-1}. tam Teor médio de açucar mensurados em graus brix.
```

Source

```
Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exercício 3.8.5 pág. 169)
```

```
data(FerreiraEx3.8.5)
str(FerreiraEx3.8.5)

# Análise descritiva
panel.density <- function(x, ...) {
    usr <- par("usr")
    on.exit(par(usr))
    par(usr = c(usr[1:2], 0, 1.5))
    par(new = TRUE)
    plot(density(x), xlab = "", ylab = "", main = "", lwd = 2)
}</pre>
```

FerreiraEx7.4.1

```
pairs(FerreiraEx3.8.5, pch = 20, diag.panel = panel.density)
# Análise de componentes principais (PCA)
(comp <- prcomp(FerreiraEx3.8.5, scale = TRUE))
screeplot(comp, type = "lines")
biplot(comp)</pre>
```

FerreiraEx7.4.1

Avaliacao de Dieta em Animais

Description

Dados referentes a um estudo com animais avaliados antes e depois de terem sido submetidos a uma dieta balanceada. O interesse do estudo é avaliar se houve efeito significativo da dieta nas variáveis peso e teor de proteína.

Format

Um data. frame com 12 observações e 3 variáveis.

fase Fator que indica a qual fase do estudo a observação pertence. Antes ou depois da dieta. peso Peso do animal.

teor Teor de proteína.

Source

Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exercício 7.4.1 pág. 328)

FerreiraEx8.5.1 179

FerreiraEx8.5.1

Diametro a Altura do Peito e Altura de Arvores em Lavras-MG

Description

Resultados de um experimento inteiramente casualizado com dez repetições, realizado no período de seca, para avaliar o diferenças entre diferentes transectos na altura e no diâmetro à altura do peito (DAP) das árvores em uma área de recuperação às margens de um rio na região de Lavras, MG.

Format

Um data. frame com 30 observações e 4 variáveis.

trans Fator nominal com 3 níveis que representa o transecto (delimitação do terreno) avaliado.

rept Inteiro que identifica as unidades experimentais de cada transecto.

alt Altura da árvore.

dap Diâmetro à altura do peito, 1.30 metros do solo.

Source

Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exercício 8.5.1, pág. 351)

FerreiraEx9.7.2

FerreiraEx9.7.2

Avaliacao Nutricional de Tipos de Carne

Description

Dados provenientes de um estudo onde avaliou-se as variáveis energia, proteína, gordura, cálcio e ferro em 5 diferentes tipos de carnes. O estudo é apresentado em Bussab et al., 1990 sob o objetivo de agrupar os tipos de carne com base em sua informação nutricional.

Format

Um data. frame com 5 observações e 5 variáveis, em que

ener Valor energético de uma porção, em calorias.

prot Valor proteico de uma porção, em gramas.

gord Quantidade de gordura em uma porção, em gramas.

calc Quantidade de cálcio em uma porção, em miligramas.

ferro Quantidade de ferro em uma porção, em miligramas.

O tipo de carne é indicado conforme nomenclatura das linhas do data. frame. Os tipos de carne marisco, siri e camarão são todos enlatados.

Source

Ferreira, D. F. (2011). Estatística Multivariada (2nd ed.). Lavras, MG: Editora UFLA. (Exercício 9.7.2, pág. 409)

References

Bussab, W. O., Miazaki, É. S., Andrade, D. F. (1990). Introdução à análise de agrupamentos. São Paulo, SP: ABE.

keywords 181

Examples

keywords

Keywords para Classificar os Conjuntos de Dados

Description

As keywords servem para classificar os conjuntos de dados por características que definem, geralmente, o tipo de análise a ser aplicada aos dados. Isso orienta os estudantes e professores a escolherem os conjuntos de dados para listas de exercício, por exemplo.

Format

Um data. frame com 596 observações e 2 variáveis, em que name Nome do conjunto de dados no pacote labestData. keyword Keyword atribuída ao conjunto de dados.

182 labestDataView

subset(keywords, keyword %in% c("proporção", "contagem"))

labestData

Biblioteca de Dados para Ensino de Estatistica

Description

O labestData é um projeto coletivo do PET Estatística UFPR para desenvolver um pacote R com conjuntos de dados para ensino de Estatística. O desenvolvimento do pacote visa contribuir com a comunidade científica ao reunir, organizar, manter e disponibilizar conjuntos de dados disponíveis em livros, páginas de internet e arquivos pessoais para o ensino-aprendizado de Estatística. Nesta versão o pacote tem 451 conjuntos de dados.

labestDataView

Shiny App para Visualizacao e Download dos Datasets

Description

Essa função abre uma interface **shiny** em seu navegador padrão para visualizar as tabelas de dados, consultar sua respectiva documentação e salvá-las, em txt, se preciso. A interfaze exibe uma tabela reativa a filtros para as obras e keywords que classificam as obras.

Usage

labestDataView()

Value

Abre uma aplicação web com shiny em seu navegador padrão.

Warning

Para funcionar, é necessário ter o pacote shiny instalado. Sua visualização web depende dos recursos CSS3, Bootstrap, HTML5 e JavaScript5, portanto use navegadores com suporte para tais recursos (e.g Mozilla Firefox, Chromium Web Browser).

Author(s)

Walmes Zeviani e Eduardo Ribeiro Jr.

ManlyTb1.1 183

Examples

```
# Objetos do pacote labesData.
ls("package:labestData")
# Dataframe com os pares keywords e datasets.
str(keywords)
# Cria uma coluna para a obra.
keywords$obra <-
    gsub(pattern = "^ *([A-Z]{1}[a-z]*)[A-Z]{1}[a-z]{1}.*$",
        replacement = "\1",
        x = keywords name
# Mostra um pedaço do dataframe.
head(keywords)
library(lattice)
# Gráfico de Pareto das keywords.
barchart(sort(xtabs(~keyword, data = keywords)))
ob <- gsub(pattern = "^*([A-Z]{1}[a-z]*)[A-Z]{1}[a-z]{1}.*$",
           replacement = "\1",
           x = unique(keywords$name))
# Gráfico de pareto das obras.
barchart(sort(xtabs(~ob)))
## Not run:
# Abre a interface no navegador.
labestDataView()
## End(Not run)
```

ManlyTb1.1

Pardais sobreviventes da tempestade

Description

Estudo em 1898, para a teoria da evolução de Darwin com pardais moribundos, com total de 49 dados.

Format

```
Um data. frame com 49 registros e 6 variáveis.
```

ct Comprimento total do pardal (mm).

184 ManlyTb1.2

```
ea Extensão alar (mm).

cbc Comprimento do bico e cabeça (mm).

cdu Comprimento do úmero (mm).

cqe Comprimento da quilhado esterno (mm).

sobrev Se o animal sobreviveu: S = Sim e N = Não.
```

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados: uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (Tabela 1.1, pág 14 e 15)

Examples

ManlyTb1.2

Cranios egipcios

Description

Medidas de crânios egípcios masculinos em cinco períodos de tempo. Medidas tomadas em milímetros.

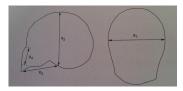
Format

Um data. frame com os tamanhos de 30 crânios para cada período de tempo, com quatro variáveis.

grup Identificação do período

- x1 Largura máxima.
- x2 Altura basibregamática.
- x3 Comprimento basialveolar.
- x4 Altura nasal.

A figura abaixo descreve as medidas do crânio.



ManlyTb1.3 185

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados - uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 16)

Examples

```
data(ManlyTb1.2)
require(lattice)
require(reshape2)

splom(~ManlyTb1.2[2:5] | grup, data = ManlyTb1.2,
    layout=c(3,2),
    pscales = 0,
    varnames = c("x1", "x2","x3", "x4"),
    main = "Gráfico de dispersão das medidas de crânio para cada período")

ManlyTb1.2long <- melt(ManlyTb1.2, id.vars = "grup")

bwplot(value ~grup | variable, data = ManlyTb1.2long,
    scales = list(relation = "free"),
    ylab = "",
    main = "Boxplot das medições de crânio em cada período")</pre>
```

ManlyTb1.3

Distribuicao de uma especie de borboletas

Description

Estudo de colônias de borboletas do tipo *Euphydryas editha* na Califórnia e em Oregon, EUA, com variáveis ambientais e frequências gênicas.

Format

```
Um data. frame com 16 colônias de borboletas com 11 variáveis.
```

```
colo Identificação da colônia.
alt Altitude (em pés).
precip Precipitação anual (em polegadas).
tempmax Temperatura máxima.
tempmin Temperatura mínima.
dg0.4 Frequência 0.4 em demobilidade gênica PGi (porcentagem).
dg0.6 Frequência 0.6 em demobilidade gênica PGi.
dg0.8 Frequência 0.8 em demobilidade gênica PGi.
```

186 ManlyTb1.4

```
dg1 Frequência 1 em demobilidade gênica PGi.
```

- dg1.16 Frequência 1.16 em demobilidade gênica PGi.
- dg1.3 Frequência 1.3 em demobilidade gênica PGi.

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados - uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 19)

Examples

ManlyTb1.4

Caes pre-historicos da Tailandia

Description

Estudo em ancestrais de cães da Tailândia, através de medições das mandíbulas.

Format

```
Um data. frame com 7 grupos caninos e 6 variáveis.
```

```
grup Grupo canino
```

largm Largura da mandíbula (mm)

altm Altura da mandíbula abaixo do primeiro molar (mm).

comppm Comprimento do primeiro molar (mm).

largpm Largura do primeiro molar (mm).

comppt Comprimento do primeiro ao terceiro molar (mm).

comppq Comprimento do primeiro ao quarto molar (mm).

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados- uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 21)

ManlyTb1.5 187

Examples

ManlyTb1.5

Emprego em paises europeus

Description

Porcentagens da força de trabalho de empregados para nove diferentes campos de trabalho em 30 países europeus

Format

Um data. frame com 30 registros em 11 variáveis.

pais Identificação do país.

grup Grupo econômico ao qual pertencente o país: União Europeia (UE); Área europeia de livre comércio (AELC); Leste; Outro

- afp Porcentagem da população ativa empregada na agricultura, florestal e pesca.
- mep Porcentagem empregada na mineração e exploração de pedreiras.
- fab Porcentagem empregada nas fábricas.
- fea Porcentagem empregada nas áreas de fornecimento de energia e água.
- con Porcentagem empregada na construção.
- ser Porcentagem empregada na área de serviços.
- fin Porcentagem empregada na área de finanças.
- ssp Porcentagem empregada na área de serviços sociais e pessoais.
- tc Porcentagem empregada nas áreas de transportes e comunicações.

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados- uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 22)

188 *ManlyTb10.2*

ManlyTb10.2

Variaveis solo e vegetacao em Belize

Description

Estudo no distrito de Corozal, em Belize, com 4 variáveis de solo e 4 variáveis de vegetação registradas para quadrados de 2,5 x 2,5 km.

Format

Um data. frame com 151 linhas e 8 variáveis.

- ser Porcentagem de solo com enriquecimento constante de calcário.
- spc Porcentagem de solo de prado com cálcio na água subterrânea.
- smc Porcentagem de solo com matriz de coral sob condições de enriquecimento constante de calcário.
- sao Porcentagem de solos aluvial e orgânico adjacentes a rios e solo orgânico salino na costa.
- dfe Porcentagem de floresta decídua estacional com ervas de folhas largas.
- flab Porcentagem de floresta de locais altos e baixos coberta com água e plantas herbáceas em lugares úmidos e pântano.
- fpc Porcentagem de floresta palma de cohune.
- fm Porcentagem de floresta mista.

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados - uma introdução.Porto Alegre, RS: Bookman (pg 167 à 170)

ManlyTb10.4 189

ManlyTb10.4

Combinação de tabelas 1.5 e 6.7

Description

Dados referentes a consumo de proteína e força de trabalho em países europeus.

Format

Um data. frame com 22 países e 18 variáveis.

pais Identificação do país.

cv Consumo de carne vermelha medida em gramas por pessoa por dia.

cb Consumo de carne branca.

ovo Consumo de ovos.

leite Consumo de leite.

peixe Consumo de peixe.

cere Consumo por cereais.

carb Consumo de carboidratos.

gn1 Consumo de grãos, nozes e sementes oleaginosas.

fv Consumo de frutas e vegetais.

agr Porcentagem da população ativa empregada na agricultura, florestal e pesca.

min Mineração e exploração de pedreiras.

fab Fabricação.

fea Fornecimento de energia e água.

con Construção.

ser Serviços.

fin Finanças.

ssp Serviços sociais e pessoais.

tc Transportes e comunicações.

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados- uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 175)

190 *ManlyTb11.5*

Examples

ManlyTb11.3

Distancias rodoviarias

Description

Distâncias rodoviárias (em milhas) entre cidades na ilha Sul da Nova Zelândia

Format

Uma matriz (13x13) com as distâncias rodoviárias entre as cidades da ilha Sul da Nova Zelândia.

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados - uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 182)

Examples

```
data(ManlyTb11.3)
require(lattice)
levelplot(ManlyTb11.3, xlab = "", ylab = "", main = "Gráfico das distâncias rodoviárias", scales = list(x = list(rot=90)))
```

ManlyTb11.5

Votacoes de parlamentares

Description

Número de votos discordantes entre os parlamentares de Nova Jersey em leis referentes a problemas ambientais

ManlyTb4.5

Format

Uma matriz com os números de votos discordantes entre 15 parlamentares de Nova Jersey.

Source

```
Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados - uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 185)
```

Examples

```
data(ManlyTb11.5)
require(lattice)
levelplot(ManlyTb11.5, xlab = "", ylab = "", main = "Gráfico das
distâncias entre parlamentares", scales = list(x = list(rot=90)))
```

ManlyTb4.5

Cranios egipcios

Description

Estudo em ancestrais de cães da Tailândia, através de medições da mandíbula.

Format

```
Um data. frame com 5 grupo caninos e 10 variáveis.

grup Grupo canino

compm Comprimento da mandíbula (mm)

largmapm Largura da mandíbula, abaixo do primeiro molar (mm)

largca Largura do côndilo aricular (mm)

altmapm Altura da mandíbula, abaixo do primeiro molar (mm)

comppm Comprimento do primeiro molar (mm).

largpm Largura do primeiro molar (mm).

compptm Comprimento do primeiro ao terceiro molar (mm).

compptp Comprimento do primeiro ao quarto pré-molar (mm).

largci Largura do canino inferior (mm).

sexo Código para sexo, (1 para masculino, 2 para feminino e caso contrário é desconhecido
```

Source

```
Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados - uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 67 à 69)
```

ManlyTb6.6

Examples

```
data(ManlyTb4.5)
require(lattice)
require(reshape2)
ManlyTb4.5long <- melt(ManlyTb4.5[,-11], id.vars = "grup")</pre>
bwplot(value ~grup | variable, data = ManlyTb4.5long,
        scales = c(list(relation = "free"), list(x=list(draw=FALSE))),
      ylab = "",
       main = "Boxplot de entre os grupo das medições da mandíbula",
       par.settings = list( box.umbrella=list(col = c(1,2,3,4,6)),
                            box.dot=list(col = c(1,2,3,4,6)),
                            box.rectangle = list(col = c(1,2,3,4,6))),
       key = list(points = list(col=c(1,2,3,4,6), pch=19),
                  space = "top",
                  columns=2,
                  text=list(c("Caes modernos da Tailandia", "Chacais dourados", "Cuons",
                              "Lobos indianos", "Caes pre-historicos tailandeses"))))
```

ManlyTb6.6

Tacas de ceramicas pre-historicas

Description

Dimensões de 25 taças de cerâmicas escavadas de lugares pré-históricos na Tailândia.

Format

Um data. frame com 25 registros em 6 variáveis.

A figura apresentada descreve as cinco variáveis, correspondentes às dimensões das taças.



Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados- uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 101)

ManlyTb6.7 193

Examples

ManlyTb6.7

Consumo de proteina

Description

Estimativas do consumo médio de proteínas de diferentes fontes de alimentos para os habitantes de 25 países europeus. Medida em gramas por pessoa por dia

Estimativas dos consumos médios de proteínas de diferentes fontes de alimentos para habitantes de 25 países europeus. Consumos registrados em gramas por pessoa por dia.

Format

Um data. frame com 25 países em 9 variáveis.

pais Identificação do país.

cv Consumo de carne vermelha medida em gramas por pessoa por dia.

cb Consumo de carne branca.

ovo Consumo de ovos.

leite Consumo de leite.

peixe Consumo de peixe.

cere Consumo por cereais.

carb Consumo de carboidratos.

gnso Consumo de grãos, nozes e sementes oleaginosas.

fv Consumo de frutas e vegetais.

total Total de consumo do país.

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados - uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 103)

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados - uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 103)

194 ManlyTb9.7

Examples

ManlyTb9.7

Especies de plantas em lotes

Description

Estudo de 25 espécies de plantas em 17 lotes de um prado de pastagem na Reserva Natural em Steneryd na Suécia. Cada valor na tabela é a soma dos valores cobertos em um intervalo de 0 a 5 por nove quadrantes de amostra, de modo que um valor 45 corresponde à completa cobertura pela espécie.

Format

Um data. frame com 25 espécie de plantas com 18 variáveis

esp Espécie

- 11 Medidas de abundância das espécies no lote 1.
- 12 Medidas de abundância das espécies no lote 2.
- 13 Medidas de abundância das espécies no lote 3.
- 14 Medidas de abundância das espécies no lote 4.
- 15 Medidas de abundância das espécies no lote 5.
- 16 Medidas de abundância das espécies no lote 6.
- 17 Medidas de abundância das espécies no lote 7.
- 18 Medidas de abundância das espécies no lote 8.
- 19 Medidas de abundância das espécies no lote 9.
- 110 Medidas de abundância das espécies no lote 10.
- 111 Medidas de abundância das espécies no lote 11.
- 112 Medidas de abundância das espécies no lote 12.
- 113 Medidas de abundância das espécies no lote 13.
- 114 Medidas de abundância das espécies no lote 14.
- 115 Medidas de abundância das espécies no lote 15.
- 116 Medidas de abundância das espécies no lote 16.
- 117 Medidas de abundância das espécies no lote 17.

ManlyTb9.8

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados- uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 152)

Examples

ManlyTb9.8

Bens de tumulos

Description

Conjunto de dados referentes a bens de túmulos de um cemitério em Bannadi, nordeste da Tailândia. São registros de presença ou ausência de 38 diferentes artigos em cada um dos 46 túmulos, com informação adicional sobre se os restos mortais eram de um adulto masculino, feminino ou criança. Os sepultamentos estão na ordem de riqueza de diferentes bens (totais variando de 0 a 11), e os bens estão na ordem de frequência de ocorrência (totais variando de 1 a 18).

Format

```
Um data. frame com 45 linhas e 38 colunas.
```

```
sep Identifica o sepultamento
```

tipo Identifica os restos Mortais (1 = Adulto masculino; 2 = Adulto Feminino; 3 = Criança

- obj1 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 1
- obj2 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 2.
- obj3 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 3.
- obj4 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 4.
- obj5 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 5.
- obj6 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 6.
- obj7 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 7.
- obj8 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 8.
- obj9 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 9.
- obj10 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 10.

196 ManlyTb9.8

```
obj11 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 11.
obj12 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 12.
obj13 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 13.
obj14 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 14.
obj15 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 15.
obj16 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 16.
obj17 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 17.
obj18 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 18.
obj19 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 19.
obj20 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 20.
obj21 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 21.
obj22 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 22.
obj23 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 23.
obj24 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 24.
obj25 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 25.
obj26 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 26.
obj27 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 27.
obj28 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 28.
obj29 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 29.
obj30 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 30.
obj31 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 31.
obj32 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 32.
obj33 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 33.
obj34 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 34.
obj35 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 35.
obj36 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 36.
obj37 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 37.
obj38 Presença (1) ou ausência (0) do objeto 38.
```

Source

Manly, B. J. F. (2005). Métodos Estatísticos Multivariados- uma introdução. Porto Alegre, RS: Bookman (pg 153 e 154)

MingotiAnA1 197

MingotiAnA1

Aceitacao de um novo produto comestivel

Description

Pesquisa de mercado feita para avaliar a aceitação do consumidor para um novo produto comestível. Cada consumidor foi convidado a dar uma nota de 1 a 5 para sete atributos do produto.

Format

```
Um data. frame com 200 observações e 9 variáveis, em que id Número de identificação do indivíduo. sexo Sexo do indivíduo (0 para mulheres e 1 para homens). sabor Nota atribuída ao sabor do produto. aroma Nota atribuída ao aroma do produto. cor Nota atribuída à cor do produto. textu Nota atribuída à textura do produto. utili Nota atribuída à utilidade do produto. local Nota atribuída à facilidade de encontrar o produto. embal Nota atribuída à embalagem do produto.
```

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 108).

198 MingotiAnA3

MingotiAnA2

Desempenho de 44 funcionarios de uma empresa

Description

Dados referentes a 44 funcionários de uma empresa, aos quais foram atribuídas notas para desempenho nas vendas, desempenho nos lucros, captação de novos clientes, além dos resultados de quatro testes que medem a habilidade de escrita, lógica, social e matemática.

Format

Um data. frame com 44 observações e 8 variáveis, em que

funcio Número de identificação do funcionário.

venda Nota atribuída ao funcionário referente ao desempenho nas vendas.

lucro Nota atribuída ao funcionário referente ao desempenho no lucro da empresa.

clie Nota atribuída ao funcionário referente ao desempenho na captação de novos clientes.

escri Nota atribuída à habilidade do funcionário na escrita.

logica Nota atribuída à habilidade do funcionário em lógica.

social Nota atribuída à habilidade social do funcionário.

mate Nota atribuída a habilidade do funcionário em matemática.

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 123 (Ex 4.2); 126 (Ex 4.3)).

Examples

```
data(MingotiAnA2)
pairs(MingotiAnA2)
```

MingotiAnA3

Dados dos domicilios

Description

Dados de uma pesquisa feita em 120 residências de uma determinada região. Os dados contém informações dos domicílios e dos residentes.

MingotiAnA4 199

Format

```
Um data. frame com 120 observações e 6 variáveis, em que dom Identificação do domicílio.

loc Fator que indica localidade da residência (de 1 a 3).

inst Fator que indica grau de instrução do chefe da família (de 1 a 3).

nres Número de pessoas residentes no domicílio.

rendm Renda familiar mensal (em quantidade de salários mínimos).

rendpc Renda familiar mensal per capita (em número de salários mínimos).
```

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 287).

Examples

MingotiAnA4

Dados relativos as empresas

Description

Dados de 21 empresas, coletados aproximadamente 2 anos antes da falência das mesmas, e de outras 25 empresas que não faliram no período.

Format

Um data. frame com 46 observações e 6 variáveis, em que

```
emp Identificação da empresa.
```

- grp Fator que indica o grupo em que a empresa está situada (1 = se a empresa faliu, 2 = se a empresa não faliu).
- x1 Fluxo de caixa/ total de débitos.
- x2 Rendimento da empresa/ total de patrimônio.
- x3 Patrimônio atual/ total de débito.
- x4 Patrimônio atual/ rendimento das vendas.

200 MingotiAnA5

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 290).

Examples

```
data(MingotiAnA4)
library(car)
scatterplotMatrix(~ x1 + x2 + x3 + x4 | grp, data=MingotiAnA4,
    reg.line = FALSE,
    spread = FALSE,
    smoother = FALSE,
    main = "Dispersão das variáveis de medidas para os dois grupos")
```

MingotiAnA5

Selecao de alunos para um programa de pos-graduacao

Description

Um programa de pós-graduação dividiu 62 candidatos do ano anterior em 3 grupos: (1) candidatos aprovados, (2) candidatos na lista de espera e (3) candidatos que não foram aprovados. Para a nova seleção, os responsáveis pensam em considerar a nota da prova de conhecimento específico e a nota atribuída ao histórico escolar.

Format

Um data. frame com 62 observações e 4 variáveis, em que

cand Número de identificação do candidato.

grupo Grupo ao qual o candidato foi alocado, segundo seu desempenho no processo seletivo (1, 2 ou 3).

nota Nota da prova de conhecimento específico da área do programa.

histor Nota atribuída ao histórico escolar do candidato.

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 234)

MingotiAnA6 201

Examples

MingotiAnA6

Dados de funcionarios da empresa

Description

Dados descritivos dos funcionários de uma empresa para avaliar qualidade.

Format

```
Um data. frame com 109 observações e 10 variáveis, em que func Funcionários.
grupo Grupo de desempenho nos teste (0 = médio, 1 = melhor).
idade Idade do funcionário (em anos completos).
sexo Fator que indica sexo (0 = feminino, 1 = masculino).
ecivil Fator que indica estado Civil (1 = solteiro, 0 = não solteiro).
nfilho Número de filhos.
anexp Anos de experiência na função.
testp Nota do teste psicotécnico (de 0 a 50).
testc Nota do teste de conhecimento prático da função que exerce (de 1 a 10).
satisf Satisfação com a vida pessoal ("1" para satisfeito, "0" para não satisfeito).
```

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 292).

```
data(MingotiAnA6)
library(car)
scatterplotMatrix(~ testp + testc + anexp | grupo, data=MingotiAnA6,
    reg.line=FALSE,
```

202 MingotiTb2.1

```
spread=FALSE,
smoother=FALSE,
main="Dispersão das variáveis de medidas para os dois grupos")
```

MingotiTb2.1

Rochas de uma determinada regiao

Description

Dados relativos a uma amostra de 12 rochas de uma certa região no qual tem as porcentagens de quartzo, feldspato e um índice que mede cor para cada uma das rochas.

Format

```
Um data. frame com 12 observações e 4 variáveis, em que rocha Número da rocha amostrada.

qrtz Porcentagem de quartzo.

fdsp Porcentagem de feldspato.

cor Índice que mede a cor.
```

Source

Mingoti, S. A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada: uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 42).

MingotiTb2.2

MingotiTb2.2

Notas de estudantes em tres provas

Description

Notas obtidas em uma turma de estudantes em três provas de uma determinada disciplina.

Format

Um data. frame com 19 observações e 4 variáveis, em que

- est Identificação do estudante.
- p1 Nota obtida na primeira prova variando de 0 a 25.
- p2 Nota obtida na segunda prova variando de 0 a 25.
- p3 Nota obtida na terceira prova variando de 0 a 25.

Source

Mingoti, S. A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada: uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 52).

Examples

MingotiTb3.1

Receitas e patrimonio de empresas

Description

Dados de 12 empresas sobre ganhos (bruto e líquido) e patrimônio acumulado num determinado período.

Format

```
Um data. frame com 12 observações e 4 variáveis, em que
```

- emp Identificação da empresa.
- gbt Ganho bruto da empresa (em unidades monetárias).
- glq Ganho líquido da empresa (em unidades monetárias).
- patr Patrimônio acumulado (unidades monetárias).

204 MingotiTb3.10

Source

Mingoti, S. A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada: uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 42).

Examples

MingotiTb3.10

Dados relativos aos pesos de unidades empacotadas

Description

Dados de 10 unidades (produtos embalados) selecionadas aleatoriamente de cada uma de duas máquinas de empacotamento de determinada empresa, durante o período de produção. Foram registrados os pesos das 20 unidades.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 2 variáveis, em que maq Identificação da máquina (A ou B). peso Peso das 20 unidades coletadas das duas máquinas de empacotamento (gramas).
```

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 75).

```
data(MingotiTb3.10)
library(lattice)
bwplot(peso~maq, data = MingotiTb3.10, xlab = "Máquina")
```

MingotiTb3.5

MingotiTb3.5

Impressoes sensoriais de marcas de coxinha de galinha

Description

Dados de 8 marcas de coxinha de galinha, avaliados em 4 atributos (sabor, aroma, qualidade da massa e qualidade do recheio) avaliados por 5 julgadores numa escala de 1 a 5, quanto maior a nota melhor a classificação do atributo. Os dados de entrada da tabela referem-se à média das notas dos 5 julgadores, para cada marca e cada atributo.

Format

```
Um data. frame com 8 observações e 5 variáveis, em que
```

marca Identificação da marca.

sabor Média das notas dos juízes para o sabor da coxinha de galinha.

aroma Média das notas dos juízes para o aroma da coxinha de galinha.

massa Média das notas dos juízes para a qualidade da massa.

recheio Média das notas dos juízes para a qualidade do recheio.

Source

Mingoti, S. A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada: uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 42).

206 MingotiTb6.1

MingotiTb3.7

Dados de amostras de solo

Description

Dados de 25 amostras de determinado tipo de solo. Para cada amostra foram registradas as porcentagens de areia, sedimentos, argila e a quantidade de material orgânico.

Format

```
Um data. frame com 25 observações e 5 variáveis, em que amst Identificação da amostra. areia Porcentagem de areia. sed Porcentagem de sedimentos. arg Porcentagem de argila. morg Quantidade de material orgânico.
```

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 73).

Examples

MingotiTb6.1

Renda mensal de seis individuos de certa localidade

Description

Dados referente às rendas mensais (em quantidade de salários mínimos) e às idades de seis indivíduos de uma localidade.

MingotiTb6.8 207

Format

```
Um data. frame com 6 observações e 3 variáveis, em que id Identificação do indivíduo (A-F). renda Renda mensal (em quantidade de salários mínimos). idade Idade do indivíduo.
```

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 159).

Examples

MingotiTb6.8

Indices de desenvolvimento de paises

Description

Dados referentes a índices de expectativa de vida, educação, renda (PIB) e estabilidade política e de segurança de 21 países. Os índices foram construídos segundo metodologia da ONU. Para qualquer um deles, maiores valores são indicadores de melhor qualidade de vida.

Format

Um data. frame com 21 observações e 5 variáveis, em que

pais Nomes dos 21 países.

expecvida Índice baseado na esperança de vida, medindo a realização relativa de um país na esperança de vida ao nascer.

educ Índice referente ao nível de educação, medindo a realização relativa de um país tanto na alfabetização de adultos quanto na escolarização bruta combinada dos níveis primário, secundário e superior.

pib Índice baseado no PIB, calculado utilizando o PIB per capita ajustado (dólares).

estabpoli Índice baseado na percepção da probabilidade de desestabilização (tensões étnicas, conflito armado, etc).

208 MingotiTb8.1

Source

Mingoti, S.A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada - uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 184).

Examples

```
data(MingotiTb6.8)
pairs(MingotiTb6.8)
```

MingotiTb8.1

Renda e o numero de filhos

Description

Dados relativos a 257 indivíduos classificados de acordo com a renda e número de filhos.

Format

Um data. frame com 3 observações e 5 variáveis, em que

renda Renda, medida em 3 categorias (menos de 2000, 2000 a 5000 e 5000 ou mais), em unidades monetárias.

i0f Indivíduos que não tem filhos (igual a zero filhos).

i1f Indivíduos que tem 1 filho (igual a um filho).

i2f Indivíduos que tem 2 filhos (igual a dois filhos).

m2f Indivíduos que tem mais de 2 filhos (mais que dois filhos).

Source

Mingoti, S. A. (2005). Análise de dados através de métodos de estatística multivariada: uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG. (pg 258).

obras

obras

Obras Contidas no labestData

Description

Obras cujos conjuntos de dados foram passados para o pacote *labestData*.

BANZATTO, D. A.; KRONKA, S. D. Experimentação agrícola. 4th ed. Jaboticabal, SP: Funep,

BARBIN, D. Planejamento e análise estatística de experimentos agronômicos. 2nd ed. Londrina, PR: Mecenas, 2013.

BARROS, W. S.; DIAS, L. A. S. Biometria experimental. Viçosa, MG: Editora UFV, 2009.

CHARNET, R.; LUNA FREIRE, C. DE; CHARNET, E.; BONVINO, H. Análise de modelos de regressão linear com aplicações. 2nd ed. Campinas, SP: Editora Unicamp, 2008.

COSTA, A. F. B.; EPPRECHT, E. K.; CARPINETTI, L. Controle estatístico de qualidade. 2nd ed. São Paulo, SP: Atlas, 2010.

COSTA, J. R. Técnicas experimentais aplicadas às ciências agrárias., 2003. Seropédica, RJ: Embrapa Agrobiologia (Documentos 163). Disponível em: http://www.ica.ufmg.br/mestrado_ doutorado/images/stories/arquivos_mestrado/experimentao%20agrcola.pdf.

DEMÉTRIO, C. G. B.; ZOCCHI, S. S. Modelos de regressão., 2011. Piracicaba, SP. ESALQ (apostila). Disponível em: http://www.lce.esalq.usp.br/arquivos/aulas/2011/LCE5801/ Apostila.pdf.

FARIA, J. C. Notas de aulas expandidas: Metodologia e estatística experimental., 2009. Ilhéus, BA. UESC (apostila). Disponível em: http://nbcgib.uesc.br/lec/download/faria/apostilas/ CET076_12ed_1pf.pdf.

FERREIRA, D. F. Estatística multivariada. 2nd ed. Lavras, MG: Editora UFLA, 2011.

MANLY, B. F. Métodos estatísticos multivariados: Uma introdução. Porto Alegre: Bookman, 2005.

MINGOTI, S. A. Análise de dados através de métodos de estatística multivariada: Uma abordagem aplicada. Belo Horizonte, MG: Editora UFMG, 2005.

PAULA, G. A. Modelos de regressão: Com apoio computacional., 2004. São Paulo, SP. IME-USP (apostila). Disponível em: https://www.ime.usp.br/~giapaula/texto_2013.pdf.

PIMENTEL-GOMES, F. Curso de estatística experimental. 15th ed. Piracicaba, SP: FEALQ, 2009.

RAMALHO, M. A. P.; FERREIRA, D. F.; OLIVEIRA, A. C. Experimentação em genética e melhoramento de plantas. 2nd ed. Lavras, MG: Editora UFLA, 2005.

RAMOS, E. M. L. S.; ALMEIDA, S. S; ARAÚJO, A. R. Controle estatístico da qualidade. 1st ed. Porto Alegre, RS: Bookman, 2013.

STORCK, L.; GARCIA, B. C.; LOPES, S. J.; ESTEFANEL, V. Experimentação vegetal. 3rd ed. Santa Maria, RS: Editora UFSM, 2011.

VIEIRA, S. Estatística experimental. 2nd ed. São Paulo, SP: Atlas, 1999.

ZIMMERMANN, F. J. Estatística aplicada à pesquisa agrícola. 1st ed. Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão, 2004.

210 PaulaEg1.12.2

PaulaEg1.12.2

Pacientes com Processo Infecioso Pulmonar

Description

Um total de 175 pacientes com processo infecioso pulmonar atendidos no hospital no período acima foram classificados por algumas variáveis.

Format

```
Um data. frame com 175 observações e 5 variáveis.

tipo Tipo de tumor (maligno, benigno).

idade Idade do paciente (em anos).

sexo Sexo do paciente (masculino, feminino).

h1 Intensidade da célula histiócitos-linfócitos (ausente, discreta, moderada, intensa).

ff Intensidade da célula fibrose-frouxa (ausente, discreta, moderada, intensa).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 1.12.2, p?g. 85)

```
data(PaulaEg1.12.2)
str(PaulaEg1.12.2)
library(lattice)
bwplot(idade ~ hl | tipo,
       data = PaulaEg1.12.2,
       ylab = "Idade",
       xlab = "Intensidade da célula histiócitos-linfócitos")
bwplot(idade ~ ff | tipo,
       data = PaulaEg1.12.2,
       ylab = "Idade",
       xlab = "Intensidade da célula fibrose-frouxa")
barchart(table(PaulaEg1.12.2$tipo,PaulaEg1.12.2$hl),
auto.key=list(space="top", columns=2,
              cex.title=1,
              rectangles = TRUE,
              points=FALSE))
```

PaulaEg1.12.4 211

PaulaEg1.12.4

Desenvolvimento de Massa Tumoral em Ratos

Description

Estudo realizado para avaliar a influência da série (passagem do tumor) na morte (caquexia) de certa espécie de rato. Um total de 204 animais teve tumor inoculado num determinado momento da série. Para cada animal, além do grupo de passagem, foram observadas as variáveis presença de massa tumoral, caquexia e o tempo de observação.

Format

```
Um data. frame com 204 observações e 4 variáveis. grupo Grupo de passagem (0 a 28). massat Presença de massa tumoral (sim ou não). caq Caquexia (sim ou não). tempo Tempo de sobrevivência (em dias).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 1.12.4, pág. 90)

```
data(PaulaEg1.12.4)
str(PaulaEg1.12.4)
library(lattice)
xyplot(tempo ~ grupo | massat,
       groups = caq,
       data = PaulaEg1.12.4,
       type = c("p", "smooth"),
       xlab = "Grupo",
       ylab = "Tempo",
       main = paste("Tempo de sobrevivência vs grupo de passagem\n",
                    "(segundo caquexia e presença de massa tumoral)"),
       auto.key = list(space = "top", columns = 2,
                       title = "Presença de caquexia", cex.title = 1,
                       lines = TRUE, points = FALSE))
bwplot(tempo ~ massat | caq,
       data = PaulaEg1.12.4,
       ylab = "Tempo",
       xlab = "Presença de massa tumoral",
```

212 PaulaEg1.12.5

PaulaEg1.12.5

Consumo de Combustivel

Description

Dados referentes ao consumo de combustível em 48 estados norte-americanos. O interesse nesse estudo é tentar explicar o consumo de combustível com base em variáveis econômicas.

Format

```
Um data. frame com 48 observações e 6 variáveis.
est Estado.
taxa Taxa do combustível no estado (em USD).
licen Proporção de motoristas licenciados.
renda Renda percapita (em USD).
estr Ajuda federal para as estradas (em 1000 USD).
cons Consumo de combustível por habitante.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 1.12.5, p?g. 94)

PaulaEg1.12.6 213

PaulaEg1.12.6

Salario de Executivos

Description

Dados referentes ao salário anual de uma amostra aleatória de 220 executivos (145 homens e 75 mulheres). O salário será relacionado com as variáveis: sexo, anos de experiência no cargo e posição na empresa.

Format

```
Um data. frame com 220 observações e 4 variáveis.
sal Salário anual (em mil USD).
sexo Sexo (masculino, feminino).
pos Posição na empresa (escore de 1 a 9).
aexp Experiência (em anos).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 1.12.6, p?g. 97)

214 PaulaEg2.4.2

PaulaEg2.4.2

Captura de Peixes via Espinhel de Fundo no Litoral Paulista

Description

Dados parciais de um estudo sobre a atividade de frotas pesqueiras de espinhel de fundo baseadas no litoral paulista (Santos e Ubatuba). Neste estudo uma amostra de 156 embarcações pesqueiras, destinadas à pesca do peixe-batata, foi analisada no período de 1995 a 1999. Para cada embarcação foram consideradas variáveis sobre a frota (Santos ou Ubatuba), ano, trimestre, latitude, longitude, dias de pesca, quantidade de peixes capturados e a captura por unidade de esforço (definida como divisão da quantidade de peixe capturado pelos dias de pesca).

Format

Um data. frame com 156 observações e 8 variáveis.

frota Fator com dois níveis que indica de qual frota é a embarcação, Santos ou Ubatuba.

ano Fator com cinco níveis que representa o ano, de 1995 a 1996.

trim Fator com quatro níveis que representa o trimestre em estudo, de 1 a 4.

lat Latitude, definida como distância ao Equador medida ao longo do meridiano de Greenwich.

long Longitude, definida como distância ao meridiano de Greenwich medida ao longo do Equador. dias Dias de pesca.

captura Quantidade de peixes-batata capturados, em kg.

cpue Captura por unidade de esforço, calculada como razão da quantidade de peixes-batata capturados (captura) pelo número de dias de pesca dias.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 2.4.2, pág. 127)

References

Paula, G. A., Oshiro, C. H. (2001). Relatório de Análise Estatística sobre o Projeto: Análise de Captura por Unidade de Esforço de Peixe-Batata na Frota Paulista. RAE-CEA0102, IME-USP.

```
data(PaulaEg2.4.2)
str(PaulaEg2.4.2)
# Separando as covariáveis numéricas
index <- sapply(PaulaEg2.4.2, is.numeric)
# Número de observações em cada combinação das covariáveis</pre>
```

PaulaEg2.4.3 215

```
# não numéricas
ftable(table(PaulaEg2.4.2[, !index]))
library(lattice)
# Relação marginal da variável resposta com as covariáveis
# não numéricas
bwplot(cpue ~ frota, data = PaulaEg2.4.2)
bwplot(cpue ~ ano, data = PaulaEg2.4.2)
bwplot(cpue ~ trim, data = PaulaEg2.4.2)
# Relação da variável resposta com as combinações das
# covariáveis não numéricas
ue <- with(PaulaEg2.4.2, paste(ano, trim, sep = "-"))</pre>
bwplot(cpue ~ ue | frota, data = PaulaEg2.4.2,
       scales = list(x = list(rot = 90)))
# Verificando a suposição de coeficiente de variação constante,
# desconsiderando as covariáveis tri e numéricas
resumo <- aggregate(cpue ~ frota + ano, data = PaulaEg2.4.2,
                    FUN = function(x) {
                        c("Média" = mean(x),
                          "D.Padrão" = sd(x),
                          "C. Variação" = sd(x)/mean(x),
                          "n" = length(x))
ftable(xtabs(cpue ~ frota + ano, data = resumo))
# Relação das covariáveis numéricas
splom(~PaulaEg2.4.2[, index], groups = frota,
      data = PaulaEg2.4.2,
      auto.key = list(column = 2))
```

PaulaEg2.4.3

Valores Pagos de Seguros sob Influencia de Representacao Legal

Description

Dados referentes aos valores pagos de seguros individuais por danos com acidentes pessoais no período de janeiro de 1998 a junho de 1999 (18 meses). O estudo completo (Jong e Heller, 2008) contém o acompanhamento dos seguros desde 1989. No período considerado aqui foram pagos 769 seguros, sendo armazenadas as informações: se houve representação legal, tempo operacional para pagamento e mês em que ocorreu o acidente.

Format

```
Um data. frame com 769 observações e 4 variáveis.
```

valor Valor pago do seguro, em dólares australianos.

216 PaulaEg2.4.3

- rl Fator com dois níveis que indica, se no seguro em análise, há representação legal do indivíduo.
- mes Fator com 15 níveis que indica o mês de ocorrência do acidente. Os níveis deste fator são codificados e não informou-se quais os meses que eles representam.

to Tempo operacional para pagamento do seguro. Essa variável assume valores de 0,1 a 31,9, pois são considerados apenas os 18 últimos meses do estudo.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 2.4.3, pág. 136)

References

De Jong, P., Heller, G. Z. (2008). Generalized linear models for insurance data (Vol. 136). Cambridge: Cambridge University Press.

```
data(PaulaEg2.4.3)
str(PaulaEg2.4.3)
# Número de seguros pagos em cada combinação de mês e
# representação legal
ftable(table(PaulaEg2.4.3[, c("mes", "rl")]))
table(PaulaEg2.4.3[, c("rl")])
library(lattice)
xyplot(log(valor) ~ to | rl,
       data = PaulaEg2.4.3,
       type = c("p", "g", "smooth"),
       1wd = 2,
       strip = strip.custom(
          strip.names = TRUE,
          var.name = "Representação Legal",
           sep = ": "))
densityplot(~valor | rl,
            data = PaulaEg2.4.3,
            grid = TRUE,
            scales = list(x = list(relation = "free")),
            strip = strip.custom(
                strip.names = TRUE,
                var.name = "Representação Legal",
                sep = ": "))
```

PaulaEg2.5.2 217

PaulaEg2.5.2

Adubacao de Nitrogenio e Fosfato em Milhos

Description

Dados de um experimento inteiramente casualizado em que a produtividade de milho é estudada segundo combinações de quantidades de nitrogênio (N) e fosfato (P2O5) utilizadas na adubação.

Format

Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis.

N Quantidade de nitrogênio utilizada na adubação, em libras/acre.

P205 Quantidade de fosfato utilizada na adubação, em libras/acre.

prod Produtividade de milho, em libras/acre.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 2.5.2, pág. 144)

218 PaulaEg2.8.1

PaulaEg2.8.1

Comparacao de Tipos de Snack

Description

Dados de um experimento desenvolvido pelo Departamento de Nutrição da Faculdade de Saúde Pública da USP em que 5 tipos diferentes de um novo snack, com baixo teor de gordura e de ácidos graxos, foram comparados ao longo de 20 semanas. Nesse novo produto a gordura vegetal hidrogenada, responsável pela fixação do aroma do produto, foi substituída, totalmente ou parcialmente, por óleo de canola. Ao todo foram produzidas 750 observações, referentes a 15 avaliações para cada tipo de snack a cada 2 semanas.

Format

Um data. frame com 750 observações e 3 variáveis.

semana Semana da avaliação.

tipo Tipo de snack avaliado. Os níveis representam as seguintes configurações: A: 22% de gordura, 0% de óleo de canola, B: 0% de gordura, 22% de óleo de canola, C: 17% de gordura, 5% de óleo de canola, D: 11% de gordura, 11% de óleo de canola e E: 5% de gordura, 17% de óleo de canola.

fnpc Força necessária para o cisalhamento.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 2.8.1, pág. 150; Exemplo 2.9.3, pág. 169.)

PaulaEg3.5.1 219

```
data = PaulaEg2.8.1,
                    FUN = function(x) {
                        c("Média" = mean(x),
                          "D.Padrão" = sd(x),
                          "C. Variação" = sd(x)/mean(x),
                          "n" = length(x))
                    })
ftable(xtabs(fnpc ~ tipo + semana, data = resumo))
xyplot(fnpc[, "Média"] ~ semana,
       groups = tipo,
       data = resumo,
       type = c("1", "g"),
       auto.key = list(
           points = FALSE,
           lines = TRUE,
           title = 'snack',
           corner = c(0.1, 0.9))
```

PaulaEg3.5.1

Associacao entre fungicida e desenvolvimento de tumor

Description

Dados de um experimento realizado para avaliar o possível efeito cancerígeno do fungicida Avadex. Foram utilizados 403 camundongos. Desses, 65 receberam o fungicida e foram acompanhados durante 85 semanas, verificando-se o desenvolvimento ou não de tumor cancerígeno. Os demais animais não receberam o fungicida (grupo controle) e também foram acompanhados pelo mesmo período.

Format

```
Um data. frame com 4 observações e 4 variáveis, em que sexo Sexo do camundongo (macho = 1 e fêmea = 0).

trat Identifica a presença ou não do tratamento (sim = 1 e não = 0).

casos Número inteiro que identifica a quantidade de casos ocorridos.

exp Quantidade de camundongos expostos.
```

Source

```
Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 3.5.1 pág. 201)
```

220 PaulaEg3.5.2

Examples

PaulaEg3.5.2

Efeito de extrato vegetal

Description

Dados de um experimento conduzido para avaliar o efeito de diversos extratos vegetais na mortalidade de embriões de *Biomphalaria Glabrata*. Para o extrato vegetal aquoso frio de folhas de *P. Hyrsiflora* foram consideradas 7 amostras, sendo que em cada uma delas 50 embriões foram submetidos a uma particular dose do extrato vegetal, registrando-se, após o vigésimo dia, o número de embriões mortos.

Format

```
Um data. frame com 2 observações e 3 variáveis, em que dose Dose de extrato vegetal aplicada (em partes por milhão). emb Número observado de embriões mortos.
```

Source

```
Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 3.5.2 pág. 203)
```

PaulaEg3.6.11a 221

```
xlab="Dose (em ppm)", ylab="Proporção de embriões mortos",
main="Efeito de extrato vegetal")
```

PaulaEg3.6.11a

Exposicao de besouros

Description

Dados de um estudo sobre o efeito da exposição de besouros adultos a diferentes doses de disulfeto de carbono gasoso (CS2), durante cinco horas. Foram registrados os números de besouros mortos.

Format

Um data. frame com 8 observações e 3 variáveis, em que

mortos Quantidade observada de besouros mortos.

exp Quantidade de besouros expostos a cada dose.

dose Dose de disulfeto de carbono gasoso à qual os besouros foram expostos.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 3.6.11a pág. 237)

PaulaEg3.6.9c

PaulaEg3.6.11b

Idade do inicio da menstruacao em garotas de Varsovia

Description

Dados de um estudo em que se investigou a idade do início da menstruação em 3918 garotas de Varsóvia. Para 25 médias de idade foram observadas a ocorrência ou não do início de períodos de menstruação nas adolescentes.

Format

```
Um data. frame com 25 observações e 3 variáveis, em que menst Número de garotas menstruando. entre Número de garotas entrevistadas. idade Idade media.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 3.6.11b pág. 241)

Examples

PaulaEg3.6.9c

Preferencia de consumidores

Description

Dados sobre a preferência de consumidores americanos com relação a automóveis. Uma amostra aleatória de 263 consumidores foi considerada. As seguintes variáveis foram observadas para cada comprador: preferência quanto ao tipo de automóvel, idade, sexo e estado civil.

PaulaEg4.2.6 223

Format

```
Um data. frame com 263 observações e 4 variáveis, em que pref Preferência do comprador por um tipo de automóvel (1 = americano, 0 = japonês). idade Idade do comprador (em anos). sexo Sexo do comprador (0 = masculino; 1 = feminino). est Estado civil do comprador (0 = casado, 1 = solteiro).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Eg 3.6.9c pág. 231)

Examples

PaulaEg4.2.6

Perfis de Clientes de uma Loja nas Areas de uma Cidade

Description

Dados apresentados em Neter et al. (1996) sobre um estudo do perfil dos clientes de determinada loja oriundos de 110 áreas de uma cidade. O interesse do estudo é relacionar o número esperado de clientes em cada área com as demais cinco variáveis explicativas registradas

Format

```
Um data. frame com 110 observações e 6 variáveis.

nclien Número de clientes da loja na área.

ndomic Número de domicílios na área (em mil).

renda Renda média anual da área (em mil USD).

idade Idade média dos domicílios (em anos).

distac Distância entre a área e o concorrente mais próximo (em milhas).

distal Distância entre a área e a loja (em milhas).
```

224 PaulaEg4.3.6

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 4.2.6, pág. 299)

References

Neter, J., Kutner, M. H., Nachtsheim, C. J., Wasserman, W. (1996). Applie Linear Regression Models (3tr ed.). Irwin, Illinois.

Examples

```
data(PaulaEg4.2.6)
str(PaulaEg4.2.6)
library(lattice)
splom(PaulaEg4.2.6, type = c("p", "smooth"), lwd = 2)
```

PaulaEg4.3.6

Ausencia Escolar de Estudantes Australianos

Description

Dados provenientes de um estudo sociológico desenvolvido na Austrália com 146 estudantes de 8ª série e ensino médio. Nesse estudo avaliou-se a ausência escolar (contagem de dias ausentes) com o objetivo de avaliar sua relação com etnia, sexo, ano que o aluno está cursando e desempenho escolar.

Format

Um data. frame com 146 observações e 5 variáveis.

etnia Fator com dois níveis que indica se o aluno é aborígene da própria região (A) ou não aborígene (N).

sexo Fator com dois níveis que indica o sexo do aluno: masculino (M) ou feminino (F).

ano Fator com quatro níveis que indica o ano que o aluno está cursando: 8ª série (F0), 1º ano do ensino médio (F1), 2º ano do ensino médio (F2) ou 3º ano do ensino médio (F3).

desemp Fator com dois níveis que indica o desempenho do aluno: baixo (SL) ou normal (AL). ndias Número de dias ausentes no ano letivo.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 4.3.6, pág. 312)

PaulaEg5.2.8a 225

References

Venables, W. N., Ripley, B. D. (1999). Modern Applied Statistics with S-Plus (3rd ed.). Springer, New York.

Examples

```
data(PaulaEg4.3.6)
str(PaulaEg4.3.6)
# Número de observações em cada combinação. Para modelagem não será
# possível a estimação de algumas interações
ftable(PaulaEg4.3.6[, -5])
# Ausência escolar seccionadas pelas variáveis explicativas
xtabs(ndias ~ ., data = PaulaEg4.3.6)
# Relação média-variância
aggregate(ndias \sim ., FUN = function(x) c(mean(x), var(x)),
          data = PaulaEg4.3.6)
library(latticeExtra)
fl1 <- c("Aborígene", "Não Aborígene")
fl2 <- c("Feminino", "Masculino")</pre>
useOuterStrips(
   xyplot(ndias ~ ano | etnia + sexo,
           groups = desemp,
           data = PaulaEg4.3.6,
           type = c("p", "a", "g"),
           ylab = 'Número de dias ausente',
           auto.key = list(
               columns = 2, cex.title = 1,
               title = "Desempenho escolar")),
    strip = strip.custom(factor.levels = fl1),
    strip.left = strip.custom(factor.levels = fl2))
```

PaulaEg5.2.8a

Numero de Acaros em Placas de Esterco de Gado

Description

Dados de um experimento desenvolvido para estudar a distribuição do número de ácaros em placas de esterco de gado bovino no estado de São Paulo, obtidos por Paula e Tavares, 1992. Essas placas são depósitos de ovos da mosca do chifre (*Haematobia irritans*), uma das pragas mais importantes da pecuária brasileira. Os ácaros são inimigos naturais da mosca do chifre, uma vez que se alimentam de ovos e larvas dessas moscas.

226 PaulaEg5.2.8a

Format

```
Um data. frame com 102 observações e 8 variáveis.
```

- esp2 Número de ácaros coletados da espécie 2.
- esp3 Número de ácaros coletados da espécie 3.
- esp6 Número de ácaros coletados da espécie 6.
- esp14 Número de ácaros coletados da espécie 14.
- placa Número de partes da placa de esterco onde foram coletados os ácaros. (1 ou 6)
- posic Posição na placa de esterco onde foram coletados os ácaros (central ou lateral).
- reg Região onde a placa de esterco foi coletada (São Roque, Pindamonhangaba, Nova Odessa ou Ribeirão Preto).

temp Temperatura no local da coleta, medida C° .

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 5.2.8a, pág. 359)

References

Paula, G. A. e Tavares, H. R. (1992). Relatório de Análise Estatística sobre o Projeto: Ácaros Associados ao Esterco Bovino. Subsídios para Controle Biológico da Mosca do Chifre. RAECEA 9206, IME-USP

PaulaEg5.2.8c 227

PaulaEg5.2.8c

Manchas na Folha de Cevada

Description

Dados apresentados em McCullagh e Nelder (1989), envolvendo a incidência de um tipo de mancha observada na folha da cevada, com 10 variedades em 9 diferentes locações.

Format

```
Um data. frame com 90 observações e 3 variáveis. incid Proporção da área afetada na folha de cevada. local Local onde foi realizado o experimento (1-9). varied Variedade de cevada (1-10).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 5.2.8a, pág. 367)

References

McCullagh, P. e Nelder, J. A. (1989). Generalized Linear Models, 2nd. Edition. Chapman and Hall, London. Tabela 9.2.

228 PaulaEg5.5.1

PaulaEg5.5.1

Ensaio Clinico com Individuos Epilepticos

Description

Dados apresentados em Diggle, Liang e Zeger (1994), referentes a um ensaio clínico com 59 indivíduos epilépticos, aleatorizados de modo que cada um recebesse uma droga antiepiléptica (progabide) ou placebo. Os dados de cada indivíduo consistem do número de ataques epilépticos num período de oito semanas antes do tratamento, além do número de ataques em cada período de duas semanas, num total de quatro períodos após o tratamento. O interesse do estudo é verificar possível diminuição na taxa de ataques epilépticos.

Format

```
Um data. frame com 295 observações e 5 variáveis.
```

indiv Identificação do indivíduo.

period Período de observação (1 = antes do tratamento, 2 = primeiro período após o tratamento, 3 = segundo período após o tratamento e 4 = terceiro período após o tratamento).

seman Número de semanas em cada período.

ataq Número de ataques em cada período.

trat Tratamento aplicado a cada indivíduo (placebo ou progabide).

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 5.5.1, pág. 379)

References

Diggle, P. J.; Liang, K. Y. e Zeger, S. L. (1994). Analysis of Longitudinal Data. Oxford University Press. Seção 8.4.

PaulaEg5.5.2 229

PaulaEg5.5.2

Estudo sobre Condicao Respiratoria

Description

Estudo discutido em Myers, Montgomery e Vining (2002) que envolve a comparação de dois tratamentos aplicados em pacientes com problemas respiratórios. Nesse estudo foi considerado um total de 56 pacientes, sendo que 27 receberam o tratamento com uma droga ativa e 29 receberam placebo. Cada paciente foi observado em quatro ocasiões em que foi medida a condição respiratória. Foram também registrados o sexo e a idade de cada paciente além da pré-existência de um nível base.

Format

```
Um data. frame com 224 observações e 6 variáveis.

paci Identificação do paciente.

trat Tratamento aplicado ao paciente (droga ativa ou placebo).

sexo Sexo do paciente.

idade Idade (em anos).

nivel Pré-existência de um nível base (ausência ou presença).

cond Condição respiratória do paciente (boa ou ruim).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 5.5.2, pág. 385)

References

Myers, R.H.; Montgomery, D. C.; Vining, G. G. (2002). Generalized Linear Models: With Applications in Engineering and the Sciences. John Wiley, New York. Seção 6.5.

```
data(PaulaEg5.5.2)
str(PaulaEg5.5.2)
library(latticeExtra)

tb <- with(PaulaEg5.5.2, table(nivel, trat, sexo, cond))
ftable(tb)
ftable(prop.table(tb))

useOuterStrips(
    barchart(prop.table(tb), stack = FALSE,</pre>
```

230 PaulaEg5.5.3

PaulaEg5.5.3

Ensaio clinico da pre-existencia de placa dentaria

Description

Dados de um ensaio clínico realizado com 109 indivíduos, distribuídos de forma aleatória para receberem um líquido tipo A (34 indivíduos), um líquido tipo B (36 indivíduos) ou um líquido controle (39 indivíduos). Placas dentárias foram avaliadas e classificadas segundo um escore no início do tratamento, após 3 e 6 meses.

Format

```
Um data. frame com 323 observações e 4 variáveis.
volunt Identificação do paciente voluntário.
period Momento de avaliação: (1 = início do tratamento, 2 = após 3 meses e 3 = após 6 meses.
trat Tipo de tratamento (1 = placebo, 2 = líquido A e 3 = líquido B.
```

escore Escore atribuído às placas dentárias.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 5.5.3, pág. 390)

References

Hadgu, A. e Koch, G. (1999). Application of generalized estimating equations to a dental randomized clinical trial. Journal of Biopharmaceutical Statistics 9, 161-178.

PaulaEx1.13.19 231

PaulaEx1.13.19

Estudo Demografico dos Estados Norte-Americanos

Description

Dados referentes a um estudo demográfico sobre os 50 estados norte-americanos. Neste estudo foram registradas 8 variáveis que contém informações sobre características da população e do estado. Dentre elas temos a variável expectativa de vida, havendo interesse em explicá-la utilizando as demais informações.

Format

```
Um data.frame com 50 observações e 9 variáveis.
```

estado Nome do estado.

pop População estimada em julho de 1975.

renda Renda per capita em 1974 (em dólares).

analf Proporção de analfabetos em 1970.

crime Taxa de criminalidade por cem mil habitantes em 1976.

estud Porcentagem de estudantes que concluem o segundo grau em 1970.

ndias Número de dias do ano com temperatura abaixo de $0^{\circ}C$ na cidade mais importante do estado.

area Área do estado (em milhas quadradas).

expvi Expectativa de vida nos anos de 1969-1970.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 1.13.19, pág. 109)

232 PaulaEx1.13.21

PaulaEx1.13.20

Vendas de Telhados de Madeira

Description

Dados referentes a vendas de um tipo de telhado de madeira em 26 filiais de uma rede de lojas de construção. Um dos objetivos do estudo é tentar prever o número esperado de telhados vendidos dadas as demais variáveis registradas.

Format

Um data. frame com 26 observações e 5 variáveis.

gasto Gasto com publicidade do produto (em mil dólares).

ncli Número de clientes cadastrados (em milhares).

nmar Número de marcas concorrentes do produto

poten Potencial da loja, informação advinda da rede de lojas de construção (quanto maior o valor maior o potencial de venda da filial).

telha Total de telhados vendidos (em mil metros quadrados).

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 1.13.20, pág. 110)

Examples

PaulaEx1.13.21

Numero de Octanas na Producao de Gasolina

Description

Dados referentes à produção de gasolina numa determinada refinaria segundo três variáveis observadas durante o processo e uma quarta variável que é uma combinação das três primeiras. A variável de interesse é o número de octanas da gasolina produzida.

PaulaEx1.13.22 233

Format

Um data. frame com 82 observações e 5 variáveis.

- x1 Variável não nomeada. Imagina-se que se tenha relação com o número de octanas da gasolina.
- x2 Variável não nomeada. Imagina-se que se tenha relação com o número de octanas da gasolina.
- x3 Variável não nomeada. Imagina-se que se tenha relação com o número de octanas da gasolina.
- x4 Valores de uma combinação (não informada) das variável x1, x2 e x3.

nocta Número de octanas da gasolina produzida.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 1.13.21, pág. 110)

Examples

PaulaEx1.13.22

Vendas de Imoveis

Description

Dados relativos a uma amostra de 27 imóveis vendidos. Os resgistros visam identificar as características que influenciam no preço de venda de um imóvel.

Format

```
Um data. frame com 27 observações e 5 variáveis.
```

impos Valor cobrado de imposto, em 100 dólares.

areat Área do terreno, em 1000 pés quadrados.

areac Área construída, em 1000 pés quadrados.

idade Idade da residência, em anos.

preco Preço de venda do imóvel, em 1000 dólares.

234 PaulaEx1.13.23

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 1.13.22, pág. 111)

Examples

PaulaEx1.13.23

Diametro de Cerejeiras da Pensilvania

Description

Dados referentes ao registro das variáveis diâmetro, altura e volume de 31 árvores cerejeiras numa floresta no estado da Pensilvânia. O objetivo do estudo é predizer o volume da árvore a partir de sua altura e diâmetro.

Format

Um data. frame com 31 observações e 3 variáveis.

diam Diâmetro da cerejeira, em polegadas. Provavelmente o diâmetro foi calculado à altura do peito (≈ 1.30 m).

alt Altura da cerejeira, em pés.

vol Volume da cerejeira, em pés cúbicos.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 1.13.23, pág. 111)

PaulaEx1.13.24 235

PaulaEx1.13.24

Porcentagens de Retorno de Acoes

Description

Dados referentes aos retornos diários das ações das empresas Microsoft, General Eletric (GE) e Ford no período de janeiro de 2002 a abril de 2003. No registro dessas ações também se dispõe da taxa de retorno livre de risco e do retorno do mercado, para padronizar as comparações.

Format

Um data. frame com 311 observações e 5 variáveis.

tbill Taxa de retorno livre de risco.

sp500 Porcentagem de retorno do mercado.

micro Porcentagem de retorno das ações da empresa Microsoft.

ge Porcentagem de retorno das ações da empresa General Eletric (GE).

ford Porcentagem de retorno das ações da empresa Ford.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercicío 1.13.24, pág. 112)

236 PaulaEx2.10.15

PaulaEx1.13.25

Venda de Imoveis em Eugene, Estatdos Unidos

Description

Dados de um estudo cujo objetivo foi tentar prever o preço de venda de um imóvel dada sua área total. Foram 50 imóveis da região de Eugene, Estados Unidos com valores de área e preço de venda registrados.

Format

```
Um data. frame com 50 observações e 2 variáveis.
area Área total do imóvel, em pés quadrados.
preco Preço de venda do imóvel, em mil dólares.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 1.13.25, pág. 112)

Examples

PaulaEx2.10.15

Consumo de Energia em Domicilios

Description

Dados referentes ao consumo de energia em 53 domicílios e demanda de energia no horário de pico.

Format

```
Um data. frame com 53 observações e 2 variáveis.
```

consu Consumo de energia num determinado mês, em quilowatts-hora.

deman Demanda de energia no horário de pico (unidade de medida não informada).

PaulaEx2.10.16 237

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 2.10.15, pág. 178)

References

Montgomery, D. C., Peck, E. A., Vining, G. G. (2001). Introduction to Linear Regression Analysis (3rd Ed.). John Wiley, New York.

Examples

PaulaEx2.10.16

Relacao entre Publicidade e Faturamento em Restaurantes

Description

Dados referentes a faturamentos anuais e gastos com publicidade de uma amostra de 30 restaurantes. O objetivo principal é relacionar o faturamento médio com os gastos com publicidade.

Format

Um data. frame com 30 observações e 2 variáveis.

fatura Faturamento anual do restaurante, em mil dólares.

gastos Gastos do restaurante com publicidade, em mil dólares.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 2.10.16, pág. 179)

References

Montgomery, D. C., Peck, E. A., Vining, G. G. (2001). Introduction to Linear Regression Analysis (3rd Ed.). John Wiley, New York.

238 PaulaEx2.10.17

Examples

PaulaEx2.10.17

Qualidade de Filme em Maquinas Fotograficas

Description

Dados provenientes de um experimento cujo objetivo foi avaliar a qualidade de determinado filme utilizado em máquinas fotográficas sob três condições experimentais (relacionadas à temperatura do filme). Para tal avaliação considerou-se a variável tempo de duração do filme como a resposta e a densidade máxima do filme como variável de controle.

Format

Um data. frame com 21 observações e 3 variáveis.

temp Fator com três níveis que indicam a condição experimental do filme (temperaturas 72°C, 82°C e 92°C).

dmax Valor da densidade máxima do filme (unidade de medida não informada).

tempo Tempo de duração do filme, mensurado em horas.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 2.10.17, pág. 179)

References

Myers, R. H., Montgomery, D. C., Vining, G. G. (2002). Generalized Linear Models: With Applications in Engineering and the Sciences. John Wiley, New York.

```
data(PaulaEx2.10.17)
str(PaulaEx2.10.17)
library(lattice)
xyplot(tempo ~ dmax,
```

PaulaEx2.10.19 239

```
groups = temp,
data = PaulaEx2.10.17,
type = c("p", "g"),
auto.key = list(
    corner = c(0.95, 0.95),
    lines = TRUE,
    cex.title = 1,
    title = "Temperatura"
), panel = function(x, y, ...){
    panel.xyplot(x, y, ...)
    panel.loess(x, y, col = 1, ...)
})
```

PaulaEx2.10.19

Estudo Sobre Leucemia e Caracteristica Morfologica nas Celulas Brancas

Description

Dados provenientes de um estudo em que pacientes com leucemia foram classificados segundo a ausência ou presença de uma característica morfológica nas células brancas. O objetivo do estudo foi avaliar essa característica morfológica a partir do tempo de sobrevivência dos pacientes.

Format

Um data. frame com 32 observações e 3 variáveis.

ncel Número de células brancas na amostra do paciente.

carac Fator com dois níveis que representa a presença (AG positivo) ou ausência (AG negativo) da característica morfológica.

tempo Tempo de sobrevivência do paciente, em semanas.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exemplo 2.10.19, pág. 180)

References

Feigl, P., Zelen, M. (1965). Estimation of exponential survival probabilities with concomitant information. Biometrics 21, 826-838.

240 PaulaEx2.10.20

Examples

```
data(PaulaEx2.10.19)

str(PaulaEx2.10.19)

library(latticeExtra)
xyplot(tempo ~ ncel,
    groups = carac,
    data = PaulaEx2.10.19,
    type = c("p", "g", "spline"),
    scales = list(x = list(log = 10)),
    xscale.components = xscale.components.logpower,
    auto.key = list(
        corner = c(0.95, 0.95),
        lines = TRUE,
        cex.title = 1,
        title = "Característica morfológica "
        ))
```

PaulaEx2.10.20

Estudo de Apolices de Seguros de Veiculos

Description

Dados de uma amostra aleatória de 996 apólices de seguros de veículos referentes ao período de 2004-2005, extraída de Jong e Heller (2008). Foram 9 variáveis observadas na amostra dentre as quais o número de sinistros e o custo total dos sinistros que são, naturalmente, as variáveis de interesse. O objetivo do estudo é relacionar o custo médio de um sinistro (razão entre o custo total e o número de sinistros) com as demais variáveis do estudo (variáveis da apólice, que compreendem informações do veículo e do principal condutor).

Format

```
Um data. frame com 996 observações e 9 variáveis.

valorv Valor do veículo, em dez mil dólares australianos.

expos Exposição do veículo (unidade de medida não informada).

tipov Tipo de veículo (fator com onze níveis).

idadev Idade do veículo (fator com quatro níveis).

sexoc Sexo do principal condutor, fator com dois níveis M masculino e F feminino.

areac Área de residência do principal condutor (fator com seis níveis).

idadec Idade do principal condutor (fator com seis níveis).

nsinis Número de sinistros no período.

csinis Custo total dos sinistros, em dólares australianos.
```

PaulaEx2.10.7 241

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 2.10.20, pág. 181; exercício 5.6.3, pág. 396)

References

De Jong, P., Heller, G. Z. (2008). Generalized linear models for insurance data (Vol. 136). Cambridge: Cambridge University Press.

Examples

PaulaEx2.10.7

Resistencia de Vidros sob Efeito de Voltagem e Temperatura

Description

Resultados de um experimento em que a resistência de um determinado tipo de vidro foi avaliada segundo quatro níveis de voltagem e duas temperaturas. Foram 32 avaliações referentes a 4 repetições de cada tratamento (combinação dos níveis de voltagem e temperatura.)

Format

```
Um data. frame com 32 observações e 3 variáveis.
```

tempo Tempo de resistência do vidro, mensurado em horas.

volt Fator com quatro níveis de voltagem considerados, valores em quilovolts (kV).

temp Fator com dois níveis de temperatura considerados, valores em graus Celsius.

242 PaulaEx2.10.7

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 2.10.7, pág. 175)

References

Lawless, J. F. (1982). Statistical Models and Methods for Lifetime Data. John Wiley, New York.

```
data(PaulaEx2.10.7)
str(PaulaEx2.10.7)
library(lattice)
xyplot(tempo ~ volt,
       groups = temp,
       data = PaulaEx2.10.7,
       type = c("p", "g", "a"),
       auto.key = list(
           corner = c(0.9, 0.9),
           lines = TRUE,
           cex.title = 1,
           title = "Temperatura"
resumo <- aggregate(tempo ~ temp + volt,
                    data = PaulaEx2.10.7,
                    FUN = function(x) {
                        c("Média" = mean(x),
                           "D.Padrão" = sd(x),
                           "C.Variação" = sd(x)/mean(x),
                           "n" = length(x))
                    })
ftable(xtabs(tempo ~ temp + volt, data = resumo))
trat <- with(resumo, paste(temp, volt, sep = "-"))</pre>
xyplot(tempo[, "C.Variação"] ~ factor(trat),
       data = resumo,
       ylab = "Coeficiente de Variação",
       grid = TRUE,
       scales = list(x = list(rot = 45)),
       panel = function(x, y, ...) {
           panel.xyplot(x, y, ...)
           panel.abline(h = mean(y))
       })
```

PaulaEx3.7.14 243

PaulaEx3.7.14

Confiabilidade de equipamentos

Description

Dados referentes aos tempos de falhas de equipamentos.

Format

```
Um data. frame com 4 variáveis.

temp Tempo de operação (1 a 5).

equip Tipo de equipamento (A, B ou C).

nit Número de equipamentos que não falharam até o tempo t, t = 1,2,3,4,5.

yit Número de falhas no intervalo entre os tempos t-1 e t.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.14, página 272)

References

Lawless, J. F. (1982). Statistical Models and Methods for Lifetime Data. John Wiley & Sons, New York. (Página 389)

Efron, B. (1988). Logistic regression, survival analysis, and the Kaplan-Meier curve. J. Amer. Stat. Assoc., 83. (Páginas 414-425)

244 PaulaEx3.7.15

PaulaEx3.7.15

Tumor benigno na mama

Description

Estudo de caso-controle com emparelhamentos do tipo 1:1, em que os casos foram mulheres com diagnóstico confirmado de tumor benigno na mama. Os controles foram mulheres sadias diagnosticadas no mesmo hospital e período dos casos.

Format

```
Um data. frame com 100 observações e 14 variáveis.
est Identificação do estrato (par).
obs Observação (1 = caso, 2 = controle).
idade Idade do paciente no momento da entrevista (em anos).
diag Diagnóstico (1:caso, 0:controle).
tesc Tempo de escolaridade (em anos).
gesc Grau de escolaridade (0 = nenhum, 1 = segundo grau, 2 = técnico, 3 = universitário, 4 =
     mestrado, 5 = doutorado).
cur Checkup Regular (1 = sim, 2 = n\tilde{a}o).
ipg Idade da primeira gravidez.
iim Idade do início da menstruação.
numab Número de abortos
numfi Número de filhos.
peso Peso (em libras).
iupmen Idade do último período menstrual.
ec Estado civil (1 = casada, 2 = divorciada, 3 = separada, 4 = viúva, 5 = solteira).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.14, pág. 273)

References

Hosmer, D. W. e Lemeshow, S. (1989). Applied Logistic Regression. John Wiley, New York. (Capítulo.7)

PaulaEx3.7.16 245

Examples

PaulaEx3.7.16

Experimento de toxicidade

Description

Estudo que descreve os resultados de um experimento em que a toxicidade de três concentrações (rotenine, deguelin e mistura, essa última como uma mistura das duas pri- meiras) é investigada. As concentrações foram testadas em insetos e observado, para cada dose, o número de insetos mortos.

Format

```
Um data. frame com 4 variáveis.

conc Concentração (R = rotenine, D = deguelin e M = mistura).

dose Dose aplicada da concentração.

exp Número de insetos expostos.

mort Número de insetos mortos.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.14, pág. 274 e 275)

246 PaulaEx3.7.19

References

Morgan, B. J. T. (1992). Analysis of Quantal Response Data. Chapman and Hall, London. (Página 90)

Examples

```
data(PaulaEx3.7.16)
require(lattice)

xyplot(mort/exp ~ dose, groups = conc, data = PaulaEx3.7.16, type = 'o',
auto.key = TRUE, ylab = "Proporção de insetos mortos",
xlab = "Dose", main = "Sobrevivência dos insetos expostos a toxina")
```

PaulaEx3.7.19

Gestantes fumantes

Description

Estudo com gestantes fumantes, no qual as participantes foram classificadas segundo os fatores de idade, número de cigarros consumidos, tempo de gestação, e a condição (sobrevivência) da criança.

Format

```
Um data. frame com 5 variáveis.

idade Idade (<30 anos ou +30).

ncigar Número de cigarros consumidos por dia (< 5 ou +5).

tgest Tempo de gestação (<= 260 dias ou >260).

sobres Número de crianças que sobreviveram.

sobren Número de crianças que não sobreviveram.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.19, página 276)

References

Agresti A. (1990). Categorical Data Analysis. John Wiley, New York. (página 253))

PaulaEx3.7.20 247

Examples

```
data(PaulaEx3.7.19)
require(vcd)
# Paciente que sobreviveram
ss <- xtabs(sobres ~ idade + ncigar + tgest, PaulaEx3.7.19)</pre>
# Paciente que não sobreviveram
ns <- xtabs(sobren ~ idade + ncigar + tgest, PaulaEx3.7.19)</pre>
mosaic(ss,
       main = "Crianças que sobreviveram",
       labeling_args = list(
         set_varnames = c(ncigar = "Número de cigarros",
                           tgest = "Tempo de gestação")))
mosaic(ns,
       main = "Crianças que não sobreviveram",
       labeling_args = list(
         set_varnames = c(ncigar = "Número de cigarros",
                           tgest = "Tempo de gestação")))
```

PaulaEx3.7.20

Pacientes com leucemia

Description

Estudo com 51 pacientes adultos, previamente diagnosticados com um tipo agudo de leucemia, que receberam um tipo de tratamento sendo verificada, após certo período, a eficiência ou não do tratamento.

Format

```
Um data. frame com 51 pacientes e

idade Idade do paciente (em anos).

mdd Mancha diferencial da doença (em porcentagem).

if Infiltração na medula (em porcentagem).

cl Células com leucemia (em porcentagem).

md Malignidade da doença (*10^3).

tmax Temperatura máxima antes do tratamento (*10 F°).

trat Tratamento (1 = satisfatório, 0 = não satisfatório).

tsobre Tempo de sobrevivência (em meses).

sit Situação (1 = sobrevivente, 0 = não sobrevivente).
```

248 PaulaEx3.7.21

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.19, página 276)

References

Everitt, B. S. (1994). A Handbook of Statistical Analysis using S-Plus. Chapman and Hall, London. (Página 253)

Examples

```
data(PaulaEx3.7.20)
# Transformar variáveis
str(PaulaEx3.7.20)
PaulaEx3.7.20 <- transform(
                 PaulaEx3.7.20,
                 PaulaEx3.7.20$trat <- as.factor(PaulaEx3.7.20$trat),</pre>
                 PaulaEx3.7.20$sit <- as.factor(PaulaEx3.7.20$sit)</pre>
require(car)
scatterplotMatrix(~ idade + mdd + im + cl + md + tmax + trat
                  + tsobre + sit,
                  spread = FALSE,
                  pch = 20,
                  1wd = 2,
                  smooth = TRUE,
                  data = PaulaEx3.7.20,
                  cex = 1.5,
                  main = "Matriz de gráficos de dispersão - Leucemia")
```

PaulaEx3.7.21

Fatores Ambientais na Abundancia de Duas Especies de Lagarto

Description

Dados referentes à distribuição de duas espécies de lagarto (*grahani* e *opalinus*) segundo quatro fatores: periodo do dia, comprimento da madeira, largura da madeira, local de ocupação.

PaulaEx3.7.22 249

Format

```
Um data. frame com 23 observações e 6 variáveis.

grahani Quantidade de lagartos da espécie grahani.

opalinus Quantidade de lagartos da espécie opalinus.

periodo Fator com 3 níveis referentes ao período do dia (manhã, meio-dia, tarde).

comp Fator com 2 níveis referentes ao comprimento da madeira (curta, comprida).

larg Fator com 2 níveis referentes a largura da madeira (estreita, larga).

local Fator com 2 níveis referentes ao local de ocupação (claro, escuro).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 21, pág. 277)

Examples

PaulaEx3.7.22

Avaliacao de caduquice

Description

Os dados provém de um experimento com 54 indivíduos considerados idosos. Eles foram submetidos a um exame psiquiátrico para avaliar a ocorrência ou não de sintoma de caduquice.

Acredita-se que o escore obtido em um exame feito previamente esteja associado com a ocorrência ou não do sintoma.

250 PaulaEx3.7.23

Format

Um data. frame com 55 observações e 2 variáveis.

score Escore do indivíduo no exame psicológico.

resp Resposta binária que representando a ocorrência (1) ou não ocorrência (0) do sintoma.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.22, pág. 278)

Examples

PaulaEx3.7.23

Incidencia de Dengue e Fatores Socio-economicos

Description

Os dados provém de um estudo para investigar a incidência de dengue numa determinanda cidade da costa mexicana.

Foram escolhidos aleatóriamente 196 indivíduos de dois setores da cidade e cada um respondeu às seguintes perguntas: idade, nível sócio-econômico, setor da cidade onde mora e se contraiu a doença recentemente.

Um dos objetivos do estudo é tentar prever ou explicar a probabilidade de um indivíduo contrair a doença dado as variáveis explicativas: idade, nivel e setor.

Format

Um data. frame com 196 observações e 4 variáveis.

idade Idade do entrevistado, em anos.

nivel Fator ordinal de 3 níveis representando o nível sócio-econômico do entrevistado (alto, médio, baixo).

setor Fator categórico de 2 níveis representando o setor da cidade que o entrevistado mora.

caso Respoata binária que representa se o entrevistado contraiu (1) ou não contraiu (0) a doença recentemente.

PaulaEx3.7.24 251

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.23, pág. 279)

Examples

```
library(lattice)

data(PaulaEx3.7.23)
str(PaulaEx3.7.23)

xyplot(caso ~ idade | nivel, groups = setor, data = PaulaEx3.7.23,
         jitter.y = TRUE, amount = 0.02, as.table = TRUE,
         xlab = "Idade do entrevistado (anos)",
         ylab = "Indicadora de ter contraído dengue")
```

PaulaEx3.7.24

Cor dos Olhos dos Filhos em Funcao dos Pais e Avos

Description

Os dados são de 78 famílias com pelo menos 6 filhos cada uma. Nestas famílias, codificou-se a cor dos pais e dos avós e o número total de filhos por casal e o número de filhos com olhos de cor clara.

Format

Um data. frame com 78 observações e 4 variáveis, em que

- cop Fator de 6 níveis referentes a cor dos olhos dos pais, com a seguinte codificação: 1 ambos claros, 2 ambos castanhos, 3 ambos escuros, 4 claro e castanho, 5 claro e escuro e 6: castanho e escuro.
- coa Fator de 15 níveis referentes a cor dos olhos dos avós, com a seguinte codificação: 1 todos claros, 2 todos castanhos, 3 todos escuros, 4 três claros e um castanho, 5 três claros e um escuro, 6 um claro e três castanhos, 7 um escuro e três castanhos, 8 um claro e três escuros, 9 um castanho e três escuros, 10 dois claros e dois castanhos, 11 dois claros e dois escuros, 12 dois castanhos e dois escuros, 13 dois claros, um castanho e um escuro, 14 um claro, dois castanhos e um escuro e 15 um claro, um castanho e dois escuros.

nFilho Número de filhos na família.

nClaro Número de filhos com olhos claros na família.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.24, pág. 279)

252 PaulaEx3.7.25

Examples

PaulaEx3.7.25

Pulsacao Alterial em Repouso em Homens que Fuman

Description

Os dados provém de uma amostra de 92 homens adultos que foram questionados sobre o hábito de fumar. Neles foi medido peso e pulsação, classificada como normal e alta. Deseja-se saber se a pulsação alta é influência pelo hábito de fumar, controlando-se para o efeito do peso.

Format

Um data. frame com 92 observações e 3 variáveis, em que

pulsa Fator categórico de 2 níveis que representa a classificação da pulsação em repouso em normal ou alta.

fuma Fator categórico de 2 níveis referente ao hábito de fumar: sim ou não. peso Peso do indivíduo, em quilogramas (kg).

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 3.7.25, pág. 280)

PaulaEx3.7.7a 253

PaulaEx3.7.7a

Influencia de Extrato Vegetal e Quimico

Description

Experimento de dose-resposta conduzido para avaliar a influência dos extratos vegetais "aquoso frio de folhas", "aquoso frio de frutos" e de um extrato químico, respectivamente, na morte de um determinado tipo de caramujo.

Format

```
Um data.frame com 7 observações e 3 variáveis.

dose Dose.

cexp Caramujos expostos.

cmort Caramujos mortos.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Ex 3.7.7a, pág. 269)

254 PaulaEx3.7.7b

PaulaEx3.7.7b

Influencia de Extrato Vegetal e Quimico

Description

Experimento de dose-resposta conduzido para avaliar a influência dos extratos vegetais "aquoso frio de folhas", "aquoso frio de frutos" e de um extrato químico, respectivamente, na morte de um determinado tipo de caramujo.

Format

```
Um data. frame com 7 observações e 3 variáveis.

dose Dose.

cexp Caramujos expostos.

cmort Caramujos mortos.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Ex 3.7.7b, pág. 269)

PaulaEx3.7.7c 255

PaulaEx3.7.7c

Influencia de Extrato Vegetal e Quimico

Description

Experimento de dose-resposta conduzido para avaliar a influência dos extratos vegetais "aquoso frio de folhas", "aquoso frio de frutos" e de um extrato químico, respectivamente, na morte de um determinado tipo de caramujo.

Format

```
Um data. frame com 7 observações e 3 variáveis.
dose Dose.
cexp Caramujos expostos.
cmort Caramujos mortos.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Ex 3.7.7c, pág. 269)

256 PaulaEx3.7.8

PaulaEx3.7.8

Salario de Executivos

Description

Dados referentes a um experimento desenvolvido para avaliar a germinação de um determinado tipo de semente. A tabela abaixo apresenta o número de sementes que germinaram após cinco dias para cada 100 sementes submetidas a cada condição experimental.

Format

```
Um data. frame com 18 observações e 4 variáveis.

temp Temperatura da germinação.

numid Nível da umidade.

ntemp Nível da temperatura.

sgerm Número de sementes que germinaram.
```

Source

```
Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Ex 3.7.8, pág. 270)
```

PaulaEx4.6.15 257

PaulaEx4.6.15

Numero de Infeccoes de Ouvido em Recrutas Americanos

Description

Dados referentes a um estudo realizado em 1990 com recrutas americanos em que a variável de interesse era o número de infecções de ouvido. Além disso, foram coletadas as seguintes informações sobre os recrutas: hábito de nadar, local em que costuma nadar, idade e sexo.

Format

Um data. frame com 287 observações e 5 variáveis.

habito Fator com dois níveis que indica o hábito em nadar do recruta (ocasional ou frequente).

local Fator com dois níveis que indica o local onde o recruta costuma nadar, (praia ou piscina).

idade Idade do recruta, em anos categorizados em três níveis (15-19, 20-24 e 25-29).

sexo Sexo (F para feminino e M para masculino).

ninfec Número de infecções de ouvido diagnosticadas pelo próprio recruta.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 4.6.15, pág. 346)

References

Hand, D. J, Daly, F., Lunn, A. D., McConway, K. J., Ostrowski, E. (1994). A Handbook of Small Data Sets. Chapman and Hall, London.

258 PaulaEx4.6.17

```
ylab = "Variância amostral",
        xlab = "Média amostral",
        panel = function(x, y) {
            panel.xyplot(x, y, type = c("p", "r"), grid = TRUE)
            panel.abline(a = 0, b = 1, lty = 2)
        })
library(latticeExtra)
useOuterStrips(
    xyplot(ninfec ~ idade | habito + local,
           groups = sexo,
           data = PaulaEx4.6.15,
           jitter.x = TRUE, jitter.y = TRUE,
           type = c("p", "g", "a"),
           ylab = "Número de infecções",
           auto.key = list(space = "right", cex.title = 1,
                           title = "Sexo"))
   )
```

PaulaEx4.6.17

Avaliacao de Detergentes

Description

Dados resultantes de uma pesquisa em que 1008 pessoas receberam duas marcas de detergente, X e M, e posteriormente responderam a perguntas sobre a temperatura da água, uso anterior do detergente M, detergente de preferência e maciez da água.

Format

Um data. frame com 24 observações e 5 variáveis.

temp Temperatura da água, mensurada em dois níveis (alta e baixa).

usom Uso anterior do detergente da marca M (sim ou não).

prefer Detergente de preferência (M ou X).

maciez Maciez da água, mensurada em três níveis (forte, codeleve e média).

nind Número de pessoas que tiveram respostas conforme combinação de temp, usom, prefer e maciez.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 4.6.17, pág. 347)

References

Bishop, Y. M. M., Fienberg, S. E., Holland, P. W. (1975). Discrete Multivariate Analysis: Theory and Practice. MIT Press, Cambridge.

PaulaEx4.6.20 259

Examples

```
data(PaulaEx4.6.17)
str(PaulaEx4.6.17)
xt <- xtabs(nind ~ ., data = PaulaEx4.6.17)
ftable(xt)
plot(xt)
library(latticeExtra)
useOuterStrips(
    xyplot(nind ~ maciez | prefer + usom,
           groups = temp,
           data = PaulaEx4.6.17,
           type = c("p", "g", "a"),
           xlab = "Maciez da água",
           ylab = "Número de indivíduos",
           auto.key = list(cex.title = 1, columns = 2,
                           title = "Temperatura da água"))
   )
```

PaulaEx4.6.20

Ovos Eclodidos de Ceriodaphnia dubia sob Doses de Herbicida

Description

Dados provenientes de um típico estudo dose-resposta. 50 animais *Ceriodaphnia dubia* (pequeno invertebrado de água doce) foram submetidos a 5 diferentes dosagens do herbicida *Nitrofen* (10 animais expostos a cada nível de dosagem) e, após 3 ninhadas, observou-se o número total de ovos eclodidos.

Format

Um data. frame com 50 observações e 2 variáveis.

dose Dosagem de Nitrofen aplicada, em mg/l.

novos Número de ovos de Ceriodaphnia dubia eclodidos após 3 ninhadas.

Details

A variável dose foi tomada como valor numérico, devido a natureza da variável. Todavia, se for de interesse na análise a comparação das médias dos números de ovos eclodidos, pode-se considerá-la como fator de cinco níveis (0, 80, 160, 235 e 310 mg/l) e estimar as médias para cada nível

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 4.6.20, pág. 349)

260 PaulaEx4.6.5

Examples

PaulaEx4.6.5

Estudo Gerontologico do Numero de Quedas

Description

Dados provenientes de um estudo prospectivo com 100 indivíduos de pelo menos 65 anos de idade em boas condições físicas em que se avaliou o número de quedas num período de seis meses registrando, além das informações: tipo de intervenção realizada, sexo e escores de balanço e força. O objetivo do estudo é relacionar o número médio de quedas com o tipo de intervenção e as demais variáveis explicativas coletadas.

Format

Um data. frame com 100 observações e 5 variáveis.

nquedas Número de quedas no período de seis meses.

interv Fator com dois níveis que indica a intervenção realizada (E: somente educação, EF: educação e exercícios físicos.)

sexo Fator com dois níveis que indica o sexo do indivíduo (F: feminino e M: masculino).

balan Escore do balanço do indivíduo, escala de 0 a 100.

forca Escore da força do indivíduo, escala de 0 a 100.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 4.6.5, pág. 342)

References

Neter, J., Kutner, M. H., Nachtsheim, C. J., Wasserman, W. (1996). Applie Linear Regression Models (3tr ed.). Irwin, Illinois.

PaulaEx4.6.6 261

Examples

PaulaEx4.6.6

Cancer Nasal em Trabalhadores de Refinaria de Niquel

Description

Dados provenientes de um estudo de seguimento em que se acompanhou trabalhadores de uma refinaria de níquel no País de Gales durante determinado período e avaliou-se o número de ocorrências de câncer nasal. O interesse do estudo é avaliar a associação entre a taxa anual de câncer nasal e as variáveis explicativas: idade no primeiro emprego, ano do primeiro emprego e tempo decorrido desde o primeiro emprego.

Format

Um data. frame com 72 observações e 5 variáveis.

idade Fator com quatro níveis referente à idade (em anos) do trabalhador no seu primeiro emprego, com níveis <20, 20-27, 27.5-34.9 e >35.

ano Fator com quatro níveis referente ao ano do primeiro emprego (<1910, 1910-1914, 1915-1919 e 1920-1924).

tempo Fator com cinco níveis que indica o tempo decorrido desde o primeiro emprego, em anos, categorizados nos níveis 0-19, 20-39, 30-39, 40-49 e >50.

ncasos Número de casos de câncer nasal.

tpessoas Total de pessoaslano de observação.

262 PaulaEx4.6.7

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 4.6.6, pág. 343)

References

Breslow, N. E., Day, N. E. (1987). Statistical Methods in Cancer Research (vol. II). IARC Scientific Publications, International Agency for Research on Cancer, Lyon.

```
data(PaulaEx4.6.6)
str(PaulaEx4.6.6)
# Número de observações em cada combinação das variáveis explicativas
# Para modelagem não será possível a estimação de algumas interações
ftable(PaulaEx4.6.6[, c("idade", "ano", "tempo")])
# Casos de câncer seccionados pelas variáveis explicativas
ftable(xtabs(ncasos ~ idade + ano + tempo, data = PaulaEx4.6.6))
xt <- xtabs((ncasos/tpessoas)*100 \sim ., data = PaulaEx4.6.6)
ftable(xt)
plot(xt)
library(lattice)
xyplot((ncasos/tpessoas) ~ tempo | ano,
       groups = idade,
       data = PaulaEx4.6.6,
       type = c("p", "g", "a"),
       auto.key = list(space = "right", cex.title = 1,
                       title = "Idade"))
# Retirando a observação que domina a escala do eixo y
index <- with(PaulaEx4.6.6, which.max(ncasos/tpessoas))</pre>
xyplot((ncasos/tpessoas) ~ tempo | ano,
       groups = idade,
       data = PaulaEx4.6.6[-index, ],
       type = c("p", "g", "a"),
       auto.key = list(space = "right", cex.title = 1,
                       title = "Idade"))
```

PaulaEx5.6.13 263

Description

Dados referentes à produção de peças de tecido em uma determinada fábrica. A fábrica registra o comprimento da peça produzida e o número de falhas encontradas.

Format

```
Um data. frame com 32 observações e 2 variáveis.

comp Comprimento da peça de tecido produzida, em metros.

nfalhas Número de falhas encontradas na peça.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 4.6.7, pág. 343)

References

Hinde, J. (1982). Compound Poisson Regression Models in R (Gilchrist ed.). Springer, New York.

Examples

PaulaEx5.6.13

Analise da dispersao de um pigmento na pintura

Description

Um experimento foi conduzido para avaliar a dispersão de quatro diferentes pigmentos numa pintura. O procedimento consistiu em preparar cada mistura e aplicá-las num painel usando três métodos diferentes. O experimento é repetido em três dias distintos e a resposta é a porcentagem de reflectância do pigmento.

264 PaulaEx5.6.14

Format

```
Um data. frame com 36 observações e 5 variáveis.

painel Número do painel.

dia Dia de aplicação (1, 2 ou 3).

metod Método utilizado: (1 = pincel, 2 = rolo e 3 = spray.

mistur Tipo de mistura do pigmento (1, 2, 3 ou 4).

reflec Porcetagem de reflectância do pigmento.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 5.6.13, pág. 400)

References

Myers, R.H.; Montgomery, D. C. e Vining, G. G. (2002). Generalized Linear Models: With Applications in Engineering and the Sciences. John Wiley, New York.

Examples

```
library(lattice)

data(PaulaEx5.6.13)

xyplot(reflec ~ mistur, groups = metod, auto.key = list(title = 'Método'),
        type = c("p", "g", "a"), data = PaulaEx5.6.13,
        xlab = "Mistura", ylab = "Reflectância")
```

PaulaEx5.6.14

Comparacao de drogas para tratamento de leucemia

Description

Dados referentes a um experimento em que 30 ratos tiveram uma condição de leucemia induzida, sendo submetidos, posteriormente, a três drogas quimioterápicas. Foram coletadas de cada animal a quantidade de células brancas, a quantidade de células vermelhas e o número de colônias de células cancerosas, em três períodos diferentes.

PaulaEx5.6.15 265

Format

```
Um data. frame com 120 observações e 5 variáveis.

rato Número de identificação do rato.

period Período de avaliação (1, 2, 3 ou 4).

trat Droga quimioterápica utilizada (1, 2 ou 3).

celubran Quantidade de células brancas.

celuverm Quantidade de células vermelhas.

celucanc Número de colônias de células cancerosas.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 5.6.14, pág. 401)

References

Myers, R.H.; Montgomery, D. C. e Vining, G. G. (2002). Generalized Linear Models: With Applications in Engineering and the Sciences. John Wiley, New York.

Examples

PaulaEx5.6.15

Ensaio clinico em pacientes com artrite

Description

Ensaio clínico em que 20 pacientes com artrite foram aleatorizados, de modo que 10 receberam o medicamento auronofin e os outros 10 receberam placebo. São consideradas como variáveis explicativas sexo e idade, além do tipo do tratamento. Os pacientes foram consultados e avaliados em 4 ocasiões.

266 PaulaTb1.6

Format

```
Um data. frame com 80 observações e 6 variáveis.

pacient Identificação do paciente.

period Momento em que o paciente foi avaliado (1 = início do mês, 2 = após 1 mês, 3 = após 2 meses e 4 = após 3 meses.

sexo Sexo (1 = masculino e 0 = feminino).

idade Idade (em anos).

trat Tratamento aplicado placebo ou Auronofin).

result Avaliação do paciente classificada em bom e regular ou ruim.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Exercício 5.6.14, pág. 401)

References

Myers, R.H.; Montgomery, D. C. e Vining, G. G. (2002). Generalized Linear Models: With Applications in Engineering and the Sciences. John Wiley, New York.

Examples

PaulaTb1.6

Anos de Estudo e a Renda Media Mensal

Description

Conjunto de dados que apresenta para cada unidade da federação o número médio de anos de estudo e a renda média mensal do chefe ou chefes de domicílio.

PaulaTb1.9 267

Format

```
Um data. frame com 27 observações e 3 variáveis.
est Estado (unidade da federação).
esc Número médio de anos de estudo.
rendm Renda média mensal (em reais).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 1.6, p?g. 80)

Examples

```
data(PaulaTb1.6)
str(PaulaTb1.6)
library(lattice)
xyplot(rendm ~ est,
        ylab = "Renda",
        xlab = "Estados"
        data = PaulaTb1.6,
        type = 'h',
        main = "Renda Média Mensal em Estado",
        grid = TRUE)
xyplot(rendm ~ esc,
       ylab = "Renda",
       xlab = "Número médio de anos de estudo",
       data = PaulaTb1.6,
       type = c("p", "smooth"),
       main = "Renda Média Mensal por Anos de Estudo")
```

PaulaTb1.9

Bacterias Sobreviventes em Amostras

Description

Número de bactérias sobreviventes em amostras de um produto alimentício segundo o tempo de exposição do produto a uma temperatura de 300°F.

Format

```
Um data. frame com 12 observações e 2 variáveis.
num Número de bactérias sobreviventes.
temp Tempo de exposição (em minutos).
```

268 PaulaTb2.1

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 1.9, pág. 88)

Examples

PaulaTb2.1

Desempenho de Turbinas para Motores de Aviao

Description

Resultados de um experimento conduzido para avaliar o desempenho de cinco tipos de turbina de alta velocidade para motores de avião. Foram considerados dez motores de cada tipo registrando-se o tempo até a perda de velocidade ou, equivalentemente, a duração do motor.

Format

Um data. frame com 50 observações e 2 variáveis.

turb Fator com cinco níveis que indica o tipo de turbina.

tempo Tempo até a perda de velocidade, ou seja, duração do motor, mensurado em unidades de milhões de ciclos.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 2.1, pág. 121)

References

Lawless, J. F. (1982). Statistical Models and Methods for Lifetime Data. John Wiley, New York.

PaulaTb2.6 269

Examples

PaulaTb2.6

Projecao de Vendas

Description

Dados referentes a 20 valores projetados para vendas de produtos confrontados com os verdadeiros valores de venda obtidos.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 2 variáveis.
proj Valor projetado de venda.
real Valor real de venda.
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 2.6, pág. 159)

```
data(PaulaTb2.6)
str(PaulaTb2.6)
library(lattice)
xyplot(real ~ proj, data = PaulaTb2.6,
```

270 PaulaTb3.12

```
grid = TRUE, pch = 19, cex = 1.2,
panel = function(x, y, ...) {
    panel.xyplot(x, y, ...)
    panel.abline(0, 1, lty = 2)
})
```

PaulaTb3.12

Ocorrencia de vaso-constricao

Description

Dados de um experimento desenvolvido para avaliar a influência da quantidade de ar inspirado na ocorrência de vaso-constrição na pele dos dedos da mão. A resposta é a ocorrência (1) ou ausência (0) de compressão de vasos e as covariáveis são o volume e a razão de ar inspirado.

Format

```
Um data. frame com 39 observações e 3 variáveis, em que

vol Logaritmo do volume de ar inspirado.

razao Logaritmo da razão de ar inspirado.

resp Ocorrência ou não de compressão de vaso (ocorrência = 1 e ausência = 0).
```

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tb 3.12 pág. 227)

PaulaTb3.20 271

PaulaTb3.20

Aplicacao de inseticidas em insetos

Description

Dados de um experimento em que três inseticidas foram aplicados em determinada espécie de inseto, sendo verificado o número de sobreviventes para cada dose aplicada.

Format

```
Um data. frame com 18 observações e 7 variáveis, em que mortos Número de insetos mortos.
```

exp Número de insetos expostos aos inseticidas.

dose Dose aplicada dos inseticidas.

inset Tipo de inseticida.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tb 3.20 pág. 246)

Examples

PaulaTb3.21

Distribuicao de Rotifers das Duas Especies

Description

Experimento com duas espécies de *rotifers*, um tipo microscópio de invertebrado aquático. São apresentados pra cada espécie a densidade relativa da substância, o número de *rotifers* expostos e o número de *rotifers* em suspensão.

272 PaulaTb4.12

Format

```
Um data. frame com 40 observações e 4 variáveis.
dens Densidade.
susp Rotifers suspensos.
exp Rotifers expostos.
esp Espécie (Polyarthra, Keratella).
```

Source

```
Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tb 3.21, pág. 257)
```

Examples

PaulaTb4.12

Associacao entre Renda e Satisfacao no Emprego

Description

Dados resultantes de uma pesquisa com 901 indivíduos classificados segundo sua renda anual e grau informado de satisfação no emprego. O interesse no estudo é relacionar a renda anual e satisfação no emprego.

Format

Um data. frame com 16 observações e 3 variáveis.

renda Fator com quatro níveis representando a renda do indivíduo. Expressos em mil USD os níveis são: menor que 6 (<6), entre 6 e 12 (6-15), entre 15 e 25 (15-25) e maior que 25 (>25).

satis Fator com quatro níveis que representa o grau de satisfação do indivíduo no emprego (alto, bom, médio e baixo).

nind Número de indivíduos na combinação das variáveis renda e satis.

PaulaTb4.14 273

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 4.12, pág. 331)

References

Agresti, A. (1990). Categorical Data Analysis. John Wiley, New York.

Examples

PaulaTb4.14

Ocorrencia de Doenca das Coronarias

Description

Os dados são referentes à classificação de 1330 pacientes segundo três fatores: ocorrência de doença das coronárias, nível de colesterol e pressão arterial. O interesse é analisar a associação entre essas variáveis.

Format

Um data. frame com 32 observações e 4 variáveis.

doenca Fator com dois níveis que indica a ocorrência (sim) ou não ocorrência (não) de doença das coronárias.

colest Fator com quatro níveis que indica o nível de colesterol do paciente. A unidade de medida adotada é $mg/100cm^3$ com classes <200, 200-219, 220-259 e >259.

pa Fator com quatro níveis referente à pressão arterial do paciente. A unidade de medida adotada é mm Hg (milímetro-mercúrio) com classes <127, 127-146, 147-166 e >166.

nind Número de indivíduos para cada combinação das categorias das variáveis doenca, colest e pa.

274 PaulaTb4.2

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 4.14, pág. 334)

References

Everitt, B. S. (1977). The Analysis of Contingency Tables. Chapman and Hall, London.

Examples

```
data(PaulaTb4.14)
str(PaulaTb4.14)
xt <- xtabs(nind ~ ., data = PaulaTb4.14)</pre>
ftable(xt)
plot(xt)
library(lattice)
xyplot(nind ~ colest | doenca,
       groups = pa,
       data = PaulaTb4.14,
       type = c("p", "a", "g"),
       xlab = 'Colesterol',
       ylab = 'Número de indivíduos',
       scales = list(x = list(rot = 45)),
       auto.key = list(
           space = "right", cex.title = 1,
           title = "Pressão arterial\nem mm Hg"))
```

PaulaTb4.2

Mortes por Cancer de Pulmao e Consumo de Cigarro

Description

Dados provenientes de um estudo de acompanhamento de doutores Britânicos durante a década de 50. Neste estudo observou-se a ocorrência de mortes por câncer de pulmão segundo o consumo médio diário de cigarro e a faixa-etária.

Format

Um data. frame com 16 observações e 4 variáveis.

nmortes Número de casos de morte por câncer de pulmão.

tpessoas Total de anos de exposição (somado para toda a amostra).

cmdc Consumo médio diário de cigarros, dividido em quatro níveis 0, 1-9, 10-30 ou +30 cigarros consumidos.

idade Idade, registrada em faixas-etárias de 40-49, 50-59, 60-79 e 70-80 anos.

PaulaTb4.7 275

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 4.2, pág. 294)

Examples

PaulaTb4.7

Demanda de TV a Cabo em Areas Metropolitanos dos EUA

Description

Dados de um estudo sobre demanda de TV's a cabo em 40 áreas metropolitanas dos Estados Unidos. Nesse estudo a variável de interesse é o número de assinantes (nass) e as demais variáveis registradas tem por objetivo explicar esta contagem.

Format

```
Um data. frame com 40 observações e 8 variáveis.

nass Número de assinantes de TV a cabo (em milhares).

domic Número de domicílios na área (em milhares).

perc Percentagem de domicílios com TV a cabo.

renda Renda per capita por domicílio com TV a cabo (em USD).

taxa Valor da taxa de instalação de TV a cabo (em USD).

custo Custo médio mensal de manutenção de TV a cabo (em USD).

ncabo Número de canais a cabo disponíveis na área.

ntv Número de canais não pagos com sinal de boa qualidade na área.
```

276 PaulaTb4.9

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 4.7, pág. 317)

Examples

```
data(PaulaTb4.7)
str(PaulaTb4.7)
library(lattice)
splom(PaulaTb4.7, type = c("p", "smooth"), lwd = 2)
```

PaulaTb4.9

Avarias em Navios de Carga

Description

Dados referentes a um estudo em que se avaliou o número de avarias causadas por ondas em navios de carga. Contém 34 registros com informações do tipo de navio, ano de fabricação, período de operação e tempo em operação (que pode ser considerado como offset na análise, pois espera-se um maior número de avarias em navios com um maior tempo em operação).

Format

Um data. frame com 34 observações e 5 variáveis.

tipo Fator com cinco níveis que representa o tipo de navio (A, B, C, D e E).

ano Fator com quatro níveis que representa o ano de fabricação do navio (entre 1960 e 1964 (60-64), entre 1965 e 1969 (65-69), entre 1970 e 1974 (70-74) e entre 1975 e 1979 (75-79)).

peri Fator com dois níveis que representa o período de operação do navio (entre 1960 e 1974 (60-74) e entre 1975 e 1979 (75-79)).

meses Tempo, em meses, em que o navio esteve em operação.

avarias Número de avarias no navio.

Source

Paula, G. A. (2004). Modelos de regressão: com apoio computacional. São Paulo, SP: IME-USP. (Tabela 4.9 pág. 322)

PimentelEg4.2 277

Examples

```
data(PaulaTb4.9)
str(PaulaTb4.9)
# Número de observações em cada combinação das variáveis explicativas
ftable(PaulaTb4.9[, c("tipo", "ano", "peri")])
# Número de avarias e número de avarias por mês observada em cada
# combinação das variáveis explicativas
xtabs(avarias ~ tipo + ano + peri, data = PaulaTb4.9)
xt <- xtabs(avarias/meses ~ ., data = PaulaTb4.9)</pre>
plot(xt)
library(lattice)
xyplot(avarias/meses ~ tipo | peri,
       groups = ano,
       data = PaulaTb4.9,
       type = c("p", "a", "g"),
       auto.key = list(
           space = "right", cex.title = 1,
           title = "Ano de\nfabricação"))
```

PimentelEg4.2

Alimentacao de porcos

Description

Experimento (fictício) de alimentação de porcos em que se usaram quatro rações (A, B, C, D), cada uma fornecida a cinco animais escolhidos ao acaso. A tabela apresenta os aumentos de peso observados.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 2 variáveis, em que
```

racoes Fator de 4 níveis qualitativos, usado para identificar o tipo de ração.

ganhopeso Aumento do peso dos porcos, observado em quilogramas.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ.

PimentelEg5.2

Examples

PimentelEg5.2

Competicao de Variedades de Batatinha

Description

Experimento de competição de variedades de batatinha feito pelo Engenheiro Agrônomo Oscar A. Garay em Balcare, Argentina. O experimento foi realizado em blocos casualizados.

Format

```
Um data. frame com 32 observações e 3 variáveis, em que
```

bloco Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local.

variedade Fator de 8 níveis qualitativos que são as variedades de batatinha.

producao Produção de batatinha, em ton ha⁻¹, nas unidades experimentais.

Source

```
Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatístitica Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Exemplo 5.2)
```

PimentelEg6.2 279

PimentelEg6.2

Ensaio de Competicao de Variedades de Cana-de-acucar

Description

Experimento de competição de variedades de cana-de-açúcar no qual foram usadas cinco variedades dispostas em um delineamento quadrado latino 5×5 .

Format

Um data. frame com 25 observações e 4 variáveis, em que

linha Fator de 5 níveis qualitativos, usado para identificar as linhas do quadrado latino. coluna Fator de 5 níveis qualitativos, usado para identificar as colunas do quadrado latino. varied Fator de 5 níveis qualitativos que são as variedades de cana-de-açúcar. prod Dados de produção de cana-planta, em kg por parcela.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Exemplo 6.2, pág. 96)

```
data(PimentelEg6.2)
str(PimentelEg6.2)
library(lattice)
xyplot(prod ~ varied,
       data = PimentelEg6.2,
       xlab = "Variedades de cana-de-açúcar",
       ylab = "Produção (kg/parcela)")
levelplot(prod ~ linha + coluna,
          data = PimentelEg6.2, aspect = "iso",
          panel = function(x, y, z, subscripts, ...) {
              panel.levelplot(x, y, z, subscripts = subscripts, ...)
              panel.text(x, y,
                         PimentelEg6.2$varied[subscripts],
                         cex = 0.8)
              panel.text(x, y, z, pos = 1)
          })
```

280 PimentelEg7.3

PimentelEg7.3

Experimento Fatorial de Adubacao Mineral e com Vinhaca

Description

Experimento fatorial, 2^2 , em que os fatores eram adubação mineral completa e adubação com vinhaça. As parcelas foram dispostas em blocos ao acaso.

Format

Um data. frame com 16 observações e 4 variáveis, em que

bloco Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local.

mineral Fator de 2 níveis codificados que representa a adubação mineral completa, sendo que o valor 1 indica adubação e -1 indica ausência.

vinhaca Fator de 2 níveis codificados que represetna a adubação com vinhaça, sendo que o valor 1 indica presença e -1 ausência.

y Resposta observada nas parcelas do experimento.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Exemplo 7.3, pág. 119)

PimentelEg7.4 281

PimentelEg7.4

Experimento de Adubacao com Torta de Filtro e Adubo Mineral

Description

Experimento fatorial 2^2 em que os fatores eram adubo mineral e torta dos filtros de Oliver de usinas de açúcar.

Format

Um data. frame com 16 observações e 4 variáveis, em que

bloco Fator de 4 níveis qualitativos usado para controle local.

mineral Fator de 2 níveis métricos codificados que representa a aplicação de adubo mineral, sendo que a variável assume 1, quando houver adubo mineral na parcela e -1 caso contrário.

torta Fator de 2 níveis métricos codificados que representa a utilização de torta dos filtros de Oliver de usinas de açúcar, sendo que a variável assume 1, quando houver torta na parcela e -1 caso contrário.

y Respoata medida no ensaio.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Exemplo 7.4, pág. 120)

282 PimentelEx5.8.5

PimentelEx5.8.4

Dados de Producao de Cana-planta em Ensaio de Variedades

Description

Experimento em blocos casualizados realizado pela Cooperativa dos Usineiros do Oeste do Estado de São Paulo, referente à produção de cana-planta de um ensaio de variedades de cana.

Format

```
Um data. frame com 28 observações e 3 variáveis, em que bloco Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local. variedade Fator de 7 níveis qualitativos, que são as variedades cana-de-açúcar. prod Dados de produção de cana-planta.
```

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ.

Examples

PimentelEx5.8.5

Competicao de Variedades de Mandioca

Description

Experimento em blocos ao acaso, realizado pelo Instituto de Pesquisas Agronômicas do Leste (atual Centro Nacional de Pesquisa de Mandioca e Fruticultura da Embrapa), em Cruz das Almas, BA, referente a produção em uma competição de variedades de mandioca.

Format

```
Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis, em que bloco Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local. variedade Fator de 6 níveis qualitativos, que são os diferentes tipos de mandioca. prod Produção de mandioca, em t ha<sup>-1</sup>.
```

PimentelEx6.6.3 283

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ.

Examples

PimentelEx6.6.3

Efeito da Idade de Castracao no Ganho de Peso de Suinos

Description

Ensaio de alimentação de suínos, no qual foi usado um quadrado latino de 4 x 4, com os resultados referentes aos ganhos de peso ao fim de 252 dias.

Format

Um data. frame com 16 observações e 4 variáveis, em que

leitegada Fator de 4 níveis qualitativos, usado para identificar as 4 diferentes ninhadas de leitões, cada leitegada representa uma linha do quadrado latino de 4 x 4.

coluna Fator de 4 níveis qualitativos, usado para identificar as colunas do quadrado latino de 4 x 4, essas colunas objetivam controlar a variação de peso dos leitões dentro de cada leitegada.

castracao Fator de 4 níveis qualitativos, que são os diferentes tipos de tratamento, são eles: castração aos 7, 21 e 56 dias de idade e a testemunha, que são animais não castrados.

peso Ganho de peso, em kg, ao fim de 252 dias.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Exercício 6.6.3, página 110)

```
data(PimentelEx6.6.3)
str(PimentelEx6.6.3)
library(lattice)
```

284 PimentelPg142

PimentelPg142

Grupo de Experimentos Fatoriais de Adubação de Algodao

Description

Grupo de experimentos de adubação de algodão, todos em delineamento inteiramente casualiado com 4 repetições cada. As combinações de NPK formam em ensaio fatorial com um tratamento adicional.

Format

Um data. frame com 100 observações e 6 variáveis, em que

exper Fator de 5 níveis qualitativos que identifica da um dos experimentos.

rept Inteiro de 4 níveis que indica as repetições dos tratamentos em cada experimento.

- N Fator de 3 níveis códificados que refere-se as doses de nitrogênio na composição do adubo, sendo que a variável assume 0 quando não houver nitrogênio, 1 quando houver uma dose e 2 quando houverem duas doses.
- P Fator de 2 níveis códificados que refere-se as doses de fósforo na composição do adubo, sendo que a variável assume 0 quando não houver fósforo, 1 quando houver uma dose.
- K Fator de 3 níveis códificados que refere-se as doses de potássio na composição do adubo, sendo que a variável assume 0 quando não houver potássio, 1 quando houver uma dose e 2 quando houverem duas doses.
- y Variável resposta do experimento.

Details

Esse experimento é um ensaio fatorial com um tratamento adicional, a testemunha, que é a combinção das doses zero de NPK, e a porção fatorial é a combinação das doses 1 e 2 de NK tendo o P fixo em 1.

PimentelPg185 285

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Página 142)

Examples

PimentelPg185

Experimento em Blocos Incompletos do Tipo III

Description

Experimento em blocos incompletos equilibrados, no qual temos v=5 tratamentos, $\lambda=3,\,k=3$ parcelas por bloco, r=6 repetições e b=10 blocos, em que os blocos não podem ser agrupados em repetições ou grupos de repetições.

Format

Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que

bloc Fator de 10 níveis qualitativos, usado para controle local. Cada bloco tem tamanho 3.

trat Fator de 5 níveis qualitativos que são os tratamentos estudados do experimento.

y Variável resposta medida nas parcelas.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Página 185)

286 PimentelPg267

Examples

PimentelPg267

Percentual de Sorgo na Racao para Desenvolvimento de Pintos

Description

Ensaio de Torres e Pimentel-Gomes (1959) em que foram estudadas 4 rações para pintos dos dois sexos (machos e fêmeas), instalado um delineamento inteiramente casualizado com duas repetições. Cada parcela tinha inicialmente 13 aves, mas algumas morreram, de modo que, na pesagem final, com 4 semanas de idade, algumas parcelas contavam com 12 animais apenas.

Format

Um data. frame com 16 observações e 4 variáveis, em que

sexo Fator de 2 níveis qualitativos, que refere-se ao sexo do animal: masculino (M) e eeminino (F).

sorgo Fator de 4 níveis que representa o percentual de sorgo na ração: 0, 10, 20 e 30% de sorgo na ração.

animais Número de aves na parcela.

peso Peso total das aves da parcela, em decagramas.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Página 267)

Torres, A. P., Pimentel-Gomes, F. Substituição de subprodutos de trigo pelo sorgo moído na alimentação de pintos. Escola Superior de Agricultura "Luiz de Queiroz". Anais E.S.A. "Luiz de Queiroz" 16:251-76, 1959.

PimentelPg269 287

Examples

PimentelPg269

Influencia da Caseina Iodada na Nutricao de Vacas Leiteiras

Description

Ensaio realizado pelo Departamento de Produção Animal da Secretaria de Agricultura paulista, que teve por objetivo estudar a influência da caseína iodada na nutrição de vacas leiteiras. Consideramse 4 tratamentos (doses de caseina iodada) e fizeram-se 3 repetições, em blocos casualizados com cada bloco contendo 4 parcelas, cada uma constituída por uma vaca. As vacas eram todas mestiças Flamengo × Caracu e todas paridas em maio, junho ou julho de 1959. Os blocos foram organizados tendo em vista a produção de leite das vacas em um período pré-experimental de duas semanas, em que todas recebiam uma mesma ração. No primeiro bloco ficaram as vacas de maior produção, no segundo as 4 seguintes e no terceiro as de menor produção.

Format

Um data. frame com 12 observações e 3 variáveis, em que

bloc Fator de 3 níveis qualitativos, usado para controle local.

caseina Dosagem de caseína iodada, em gramas.

prod Produção de leite das vacas, em kg, no período experimental de 8 semanas (de 20 de Outubro a 15 Dezembro de 1959).

A observação da testemunha (0 de caseina) no bloco 3 foi perdida. O valor correspondente foi estimado por métodos de imputação de parcela perdida discutido na seção 5.4 de Pimentel-Gomes (2009).

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Página 269)

288 PimentelPg382

Examples

PimentelPg382

Metodos de Enxertia no Pegamento de Mudas

Description

Experimento com 3 métodos de enxertia em que haviam 200 estacas para cada método e pegaram 180, 150 e 145 desses enxertos, respectivamente.

Format

Um data. frame com 3 observações e 3 variáveis, em que

metod Fator de 3 níveis qualitativos que são os métodos de enxertia das estacas.

morta Quantidade de estacas mortas, ou seja, que não pegaram com a enxertia, de um total de 200 estacas.

viva Quantidade de estacas vivas, ou seja, que pegaram com a enxertia, de um total de 200 estacas. A soma das vivas com as mortas é 200, portanto.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Página 382)

PimentelPg72 289

Examples

PimentelPg72

Ensaio de alimentacao de leitoas

Description

Experimento realizado pelos técnicos Manoel Becker, Luís Paulin Neto, Geraldo Leme da Rocha e Benjamin Cintra, no qual dois tratamentos foram estudados (feno de alfafa e feno de quicuio), aplicados a 8 leitoas Duroc Jersey bem homogêneas. A quatro leitoas, escolhidas por sorteio, foi fornecida a ração com feno de alfafa, e as quatro restantes, a ração com feno de quicuio. Por fim, foram observados os ganhos de peso no período experimental de três meses.

Format

```
Um data. frame com 8 observações e 2 variáveis, em que feno Fator de 2 níveis qualitativos, que são os diferentes tipos de feno. ganhopeso Aumento do peso das leitoas, observado em quilogramas.
```

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ.

290 PimentelTb10.3.1

PimentelPg91

Preparo com do solo na Producao de Milho

Description

Experimento em blocos casualizados realizado pelo Engenheiro Agrônomo Duvilio Ometto, com 2 tratamentos (aradura profunda e aradura superficial) e 6 blocos com 2 repetições cada.

Format

```
Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis, em que aradura Fator de 2 níveis qualitativos, que são os diferentes tipos de aradura. bloco Fator de 6 níveis qualitativos, usado para controle local. prod Produção de milho, em kg por parcela de 200m^2.
```

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ.

Examples

PimentelTb10.3.1

Experimento em Blocos Imcompletos do Tipo I

Description

Experimento em blocos imcompletos equilibrados, no qual temos v=8 tratamentos, $\lambda=1,\,k=2$ parcelas por bloco, r=7 repetições, b=28 blocos e E=55%, em que os blocos podem ser agrupados em repetições.

PimentelTb10.4.1 291

Format

Um data. frame com 56 observações e 4 variáveis, em que

rept Fator de 7 níveis qualitativos, que são as repetições do experimento. Cada repetição tem 4 blocos de tamanho 2 e um parcela de cada variedade (8 parcelas).

trat Fator de 8 níveis qualitativos que são os tratamentos estudados.

bloc Fator de 4 níveis qualitativos que identifica os blocos dentro de uma repetição. Os blocos tem tamanho 2.

y Variável medida nas parcelas. Unidade de medida não fornecida.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 10.3.1, pág. 190)

Examples

PimentelTb10.4.1 Experimento em Blocos Imcompletos do Tipo II

Description

Experimento em blocos imcompletos equilibrados, no qual temos v=7 tratamentos, $\lambda=1, r=6$ repetições, b=21 blocos, em que os blocos são reunidos em grupos de duas repetições.

292 PimentelTb10.6.1

Format

Um data. frame com 42 observações e 4 variáveis, em que

grup Fator de 3 níveis qualitativos, que são os os grupos de blocos. Cada grupo tem 7 blocos de tamanho 2 e duas repetições de cada tratamento (14 parcelas).

bloc Fator de 7 níveis qualitativos, usado para identificar os blocos em cada grupo. O bloco tem tamanho 2.

trat Fator de 7 níveis qualitativos que são os tratamentos estudados.

y Variável resposta do experimento medida nas parcelas.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 10.4.1, pág. 192)

Examples

PimentelTb10.6.1

Experimento do Tipo III com recuperacao da informacao interblocos

Description

Experimento em blocos incompletos equilibrados do Tipo III com recuperação da informação interblocos, conduzido por Fraga e Costa (1950). Neste experimento temos $b=v=13,\,k=r=4,\,\lambda=1$ e os valores de z obtidos através de $z=\arcsin\left(\sqrt{\frac{p}{100}}\right)$, onde p é a porcentagem amostral de plantas sadias.

PimentelTb11.3.1 293

Format

Um data. frame com 52 observações e 3 variáveis, em que

bloc Fator de 13 níveis qualitativos, usado para controle local. Cada bloco tem tamanho 4.

trat Fator de 13 níveis qualitativos que são os tratamentos estudados do experimento.

z Variável expressa como transformação da porcentagem p de plantas sadias, obtida através de $z = \arcsin\left(\sqrt{\frac{p}{100}}\right)$. Essa transformação é utilizada em dados de proporção para estabilizar a variância e assim atender o pressuposto de homocedasticidade da análise de variância.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 10.6.1, pág. 198)

Fraga Jr., C. G., Costa, A. S. Análise de um experimento para combate de vira-cabeça do tomateiro. Bragantia, 10: 305–316, 1950.

Examples

PimentelTb11.3.1

Experimento de Producao de Milho em Latice Quadrado

Description

Produção de milho em um experimento em delineamento reticulado quadrado triplo de 4 times 4 avaliando a 16 híbridos de milho, em que m=3 repetições ortogonais e k=4 blocos de tamanho 4.

294 PimentelTb12.2.1

Format

Um data. frame com 48 observações e 4 variáveis, em que

rept Fator de 3 níveis qualitativos, que são as 3 repetições do quadrado triplo. Cada repetição tem 4 blocos de tamanho 4 e 1 repetição de cada tratamento que não ocorrem juntas nos blocos de uma mesma repetição.

bloc Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local. Cada bloco tem tamanho 4.

hibr Fator de 16 níveis qualitativos, que são os híbridos de milho.

prod Produção de milho, em kg/parcela.

Source

```
Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 11.3.1, pág. 215)
```

Examples

PimentelTb12.2.1

Experimento de Adubacao com P_2O_5 em Milho

Description

Experimento de adubação de milho feito pelos engenheiros agrônomos Glauco Pinto Viegas e Erik Smith, em blocos ao acaso, para estudar o efeito da adubação na produtividade da cultura.

PimentelTb12.3.1 295

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que bloco Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local. P205 Fator de 5 níveis métricos que são as doses de P_2O_5 em kgha^{-1}. prod Produção de milho, em kg/parcela.
```

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 12.2.1, pág. 232)

Examples

```
library(lattice)
data(PimentelTb12.2.1)
str(PimentelTb12.2.1)
xyplot(prod ~ P205,
       groups = bloco,
       data = PimentelTb12.2.1,
       auto.key = list(title = "Blocos", cex.title = 1,
                       columns = 4),
       ylab = "Produção (kg/parcela)",
       xlab = expression(Dosagem~de~P[2]*0[5]~(kg~ha^{-1})),
       panel = panel.superpose,
       degree = 2,
       panel.groups = function(x, y, col, col.symbol, degree, ...) {
           panel.xyplot(x, y, col = col.symbol, ...)
           xnew <- seq(min(x), max(x), length.out = 30)
           m0 <- lm(y \sim poly(x, degree = degree))
           ynew <- predict(m0, newdata = list(x = xnew))
           panel.lines(x = xnew, y = ynew, col = col.symbol)
       })
```

PimentelTb12.3.1 Temperaturas Maximas Medias em Piracicaba

Description

Série de 15 anos das temperaturas máximas médias de Julho em Piracicaba-SP, em graus centígrados.

296 PimentelTb12.4.1

Format

Um data. frame com 15 observações e 2 variáveis, em que

ano Variável que indica o ano em que foram registradas as temperaturas máximas médias do mês de Julho.

temperatura Temperatura máxima média de Julho em graus centígrados.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 12.3.1, pág. 236)

Examples

PimentelTb12.4.1 Producao de Cana em Funcao do Teor de K do Solo

Description

Experimento de produção de cana-de-açúcar em função do teor de K trocável do solo, em miliequivalentes de terra fina seca na estufa, onde a nutrição com potássio foi feita com 150 kg $\rm ha^{-1}$ de K_2O .

Format

```
Um data. frame com 15 observações e 2 variáveis, em que K20 Teor de potássio (K) trocável do solo, feito com 150kg ha^{-1} de K_2O. prod Aumento de produção de cana em t ha^{-1}.
```

Source

```
Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 12.4.1, pág. 238)
```

PimentelTb13.5.1 297

Examples

PimentelTb13.5.1

Grupo de Experimentos de Adubacao de Cana-de-acucar

Description

Conjunto de 38 ensaios fatoriais de 3^3 com N, P e K, em cana-de-açúçar, com dados de cana-planta e soca, obtidos por Strauss (1951). O nutriente foi aplicado nas doses de zero, 60 e 120 $kg.ha^{-1}$ de P_2O_5 , só na cana-planta.

Format

```
Um data. frame com 228 observações e 4 variáveis, em que safra Fator de 2 níveis qualitativos, que as safras da cana-planta e da cana-soca.  
P Fator de 3 níveis qualitativos, que são as doses de fósforo (P), em kg ha^{-1} de P_2O_5.  
prod Médias de produção nas parcelas de 38 ensaios de adubação de cana-de-açúcar.  
ue Inteiro que identifica a unidade experimental que foi medida na safra da planta-cana e cana-soca.
```

Source

```
Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 13.5.1, pág. 259)
```

298 PimentelTb14.4.1

```
columns = 2),
       type = c("a", "p"),
       data = PimentelTb13.5.1,
       ylab = expression("Produção de cana-de-açúcar"~(ton~ha^{-1})),
       xlab = expression(P[2]*0[5]^{(kg^ha^{-1})))
da <- reshape2::dcast(data = PimentelTb13.5.1,</pre>
                      formula = ue ~ safra,
                      value.var = "prod")
str(da)
da <- merge(da, PimentelTb13.5.1[, c("ue", "P")],</pre>
            by = "ue", all.x = TRUE, all.y = FALSE)
xyplot(soca ~ planta, groups = P, data = da,
       type = c("p", "r"), aspect = "iso", grid = TRUE,
       xlab = "Produção da cana-planta",
       ylab = "Produção da cana-soca",
       auto.key = list(title = expression(P[2]*0[5]^{(kg^ha^{-1})}),
                       cex.title = 1.1, columns = 3))
```

PimentelTb14.4.1 Producao de Leite em um Ensaio de Alimentacao de Vacas

Description

Experimento de nutrição de vacas, conduzido em períodos com 12 vacas distribuídas em 4 grupos de 3 vacas. Foram estudados 3 tipos de alimentação para as vacas em um delineamento quadrado latino 3 × 3 em cada grupo (linha = vaca, coluna = período). A variável resposta é a produção de leite das parcelas.

Format

Um data. frame com 36 observações e 5 variáveis, em que

grupo Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local. Cada grupo tem 9 parcelas em um quadrado latino $3 \times$.

vaca Fator de 3 níveis qualitativos, que são as vacas, utilizado como linhas do quadrado latino de 3×3 . Ao todo são 12 vacas, 3 por grupo.

periodo Fator de 3 níveis qualitativos, que são os períodos sucessivos de produção de leite, utilizado como colunas do quadrado latino de 3×3 .

trat Fator de 3 níveis qualitativos, que são os tratamentos relacionados à alimentação das vacas. prod Produções de leite, em kg.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 14.4.1, pág. 272)

PimentelTb14.5.1 299

Examples

PimentelTb14.5.1

Ensaio de Reversao na Producao de Leite

Description

Experimento de reversão (switch-back) avaliando a produção de leite em função do nível de nutrição. Os fatores período, bloco e vaca são de blocagem. O tratamento estudado tinha 3 níveis. Sendo assim, 6 possibilidades existem: A-B-A, B-A-B, A-C-A, C-A-C, B-C-B, C-B-C. Cada uma delas foi atribuída a duas vacas.

Format

Um data. frame com 36 observações e 5 variáveis, em que

periodo Fator de 3 níveis qualitativos, que são os períodos sucessivos de produção de leite. No primeiro e terceiro período as vacas recebem o mesmo tratamento.

bloc Fator de 3 níveis qualitativos, usado para controle local (possivelmente mantém juntas vacas de mesma aptidão leiteira).

vaca Fator que identifica as 12 vacas submetidas ao experimento. Cada vaca foi avaliada nos 3 períodos, sendo os tratamentos aplicados de forma 1-2-1, ou seja, o primeiro e último são iguais.

trat Fator de 3 níveis qualitativos, que são os tratamentos utilizados no experimento. prod Produções de leite, em kg.

Source

```
Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 14.5.1, pág. 278)
```

300 PimentelTb14.7.1

Examples

PimentelTb14.7.1 Experimento de Pastejo de Bovinos

Description

Experimento fatorial que avaliou 2 cargas animais \times 3 espécies de braquiária, com 2 blocos casualizados e 8 grupos de novilhos, adaptados do artigo de Pimentel-Gomes et al. (1988).

Format

Um data. frame com 48 observações e 5 variáveis, em que

bloc Fator de 2 níveis qualitativos, usado para controle local. Cada bloco tem 24 unidades experimentais.

grupo Fator de 8 níveis qualitativos, que são os grupos homogêneos de novilhos.

carga Fator de 2 níveis métricos que representa a carga animal, ou seja, o número médio de animais por hectare.

braquiaria Fator de 3 níveis qualitativos, que são as espécies de braquiária.

peso Peso dos animais, em kg.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 14.7.1, pág. 283)

Pimentel-Gomes, F.; Nunes, S. G.; Gomes, M. de B; Curvo, J. B. E. Modificação na análise de variância de ensaions de pastejo com bovinos, considerando os blocos de animais. Pesq. Agro. Brasileira 23(9): 951-6, 1988.

PimentelTb16.2.1 301

Examples

PimentelTb16.2.1

Ensaio de Controle de Pragas do Feijoeiro

Description

Ensaio de controle de pragas do feijoeiro, realizado pelo engenheiro agrônomo João Ferreira do Amaral. Nesse experimento, em 8 blocos casualizados, foram utilizados 5 tratamentos. Além da produção do feijoeiro (g/parcela) determinou-se o número de plantas de cada parcela para que fosse corrigida a variação da produção final pela quantidade de plantas na parcela.

Format

Um data. frame com 40 observações e 4 variáveis, em que

bloc Fator de 8 níveis qualitativos, usado para controle local.

inset Fator de 5 níveis qualitativos, que são os diferentes tipos de inseticidas, sendo um a testemunha e os demais produtos comerciais.

stand Variável quantitativa, que refere-se ao número de plantas de cada parcela.

prod Produção de feijão, em g/parcela.

Source

```
Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 16.2.1, pág. 300)
```

302 PimentelTb16.3.1

Examples

```
library(lattice)
library(latticeExtra)
data(PimentelTb16.2.1)
str(PimentelTb16.2.1)
cex <- with(PimentelTb16.2.1, {</pre>
    std <- stand - min(stand)</pre>
    cex <- std/max(std)</pre>
    cex < -0.5 + 1 * cex
    nums <- function(x) seq(min(x), max(x), length.out = 5)
    key <- list(text = list(formatC(nums(stand), digits = 1)),</pre>
                points = list(cex = nums(cex), pch = 1),
                title = "Plantas por parcela",
                cex.title = 1.1,
                columns = 5)
    return(list(cex = cex, key = key))
})
xyplot(prod ~ inset, data = PimentelTb16.2.1,
       cex = cex$cex, key = cex$key,
       ylab = "Produção de feijão (g/parcela)",
       xlab = "Inseticidas")
xyplot(prod ~ stand, data = PimentelTb16.2.1,
       groups = inset, type = c("p", "r"),
       auto.key = list(title = "Inseticidas", cex.title = 1.1,
                        columns = 2),
       ylab = "Produção de feijão (g/parcela)",
       xlab = "Plantas por parcela")
```

PimentelTb16.3.1 Suscetibilidade de Variedades de Soja ao Ataque de Nematoides

Description

Experimento de Arruda (1952), em blocos casualizados, em que se compararam 21 variedades de soja para estudar sua suscetibilidade ao ataque de nematóides. Em cada parcela foram colocadas plantas da variedade Abura, bastante suscetível a nematóides cuja infestação seria proporcional à quantidade de nematoides do solo. Tanto as raízes das variedades estudadas como as da variedade padrão tiveram sua infestação avaliada a olho, com atribuição de notas de 0 (sem ataque aparente) a cinco (com infestação severa). Das variedades estudadas, apenas 15 foram registradas.

Format

Um data. frame com 60 observações e 4 variáveis, em que

PimentelTb17.3.1 303

bloc Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local.

varied Fator de 15 níveis qualitativos, que são as variedades de soja.

X Média das notas para infestação nas plantas da variedade padrão, suscetível ao ataque de nematoide.

Y Média das notas para infestação nas plantas das variedades estudadas.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 16.3.1, pág. 306)

Examples

```
library(lattice)
data(PimentelTb16.3.1)
str(PimentelTb16.3.1)
PimentelTb16.3.1$varied <- with(PimentelTb16.3.1,</pre>
                                 reorder(varied, Y))
cex <- with(PimentelTb16.3.1, {</pre>
    x \leftarrow X - min(X)
    cex <- x/max(x)
    cex <- 0.5 + 1 * cex
    nums <- function(x) seq(min(x), max(x), length.out = 5)
    key <- list(text = list(formatC(nums(x), digits = 1)),</pre>
                 points = list(cex = nums(cex), pch = 1),
                 title = "Nematóides nas cultivar suscestível",
                 cex.title = 1.1,
                 columns = 5)
    return(list(cex = cex, key = key))
})
xyplot(Y ~ varied, data = PimentelTb16.3.1,
       cex = cex$cex, key = cex$key,
       ylab = "Nível de infestação de nematoides",
       xlab = "Variedade")
```

PimentelTb17.3.1 Producao de Lenha de Especies de Eucaliptos

Description

Grupo de dois experimentos com espécies de eucaliptos realizados pela Companhia Paulista de Estradas de Ferro (Pimentel-Gomes e Guimarães, 1958). Ambos os ensaios, localizados lado a lado no campo, tinham 10 espécies, em 5 blocos casualizados. Uma única espécie (*Eucalyptus saligna*) ocorria em ambos os experimentos.

304 PimentelTb17.4.1

Format

```
Um data. frame com 100 observações e 4 variáveis, em que
```

exper Fator de 2 níveis qualitativos, usado para diferenciar os experimentos que foram instalados lado a lado.

bloc Fator de 5 níveis qualitativos que identifica os blocos em cada experimento.

espec Fator de 19 níveis qualitativos, que são as espécies de eucalipto.

prod Produção de lenha, em metros cúbicos por parcela, com corte aos 8 anos de idade.

Source

```
Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 17.3.1, pág. 317)
```

Examples

PimentelTb17.4.1

Grupo de Ensaios de Variedades de Cana-de-acucar

Description

Grupo de dois ensaios com variedades de cana-de-açúcar, realizado na Argentina por G. Kenning Voss. Os dados referem-se a um ensaio com 7 variedades de cana em 3 blocos, e outro com 8 variedades em 4 blocos.

Format

```
Um data. frame com 53 observações e 4 variáveis, em que
```

exper Fator de 2 níveis qualitativos que identifica os experimentos.

bloc Fator de 4 níveis qualitativos que identifica os blocos em cada experimento.

varied Fator de 11 níveis qualitativos, que são as variedades de cana-de-açúcar.

y Variável resposta medida nas parcelas.

PimentelTb18.2.1 305

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 17.4.1, pág. 322)

Examples

PimentelTb18.2.1

Ensaio Fatorial com Tratamentos Adicionais de Adubação de Milho

Description

Ensaio de adubação NPK de milho, fatorial de 3³, com confundimento de 2 graus de liberdade da interação tripla. A cada três blocos de 9 parcelas juntaram-se mais 5 com tratamentos adicionais combinando calcário e micronutrientes.

Format

Um data. frame com 42 observações e 8 variáveis, em que

bloc Fator de 3 níveis qualitativos, usado para controle local. Os blocos tem 14 parcelas, 9 da porção fatorial e 5 da porção adicional.

trat Fator de 30 níveis qualitativos, que são os tratamentos aplicados em cada parcela, sendo que cada algarismo possui um significado diferente conforme sua posição: A posição 1 indica os níveis de nitrogênio, a posição 2 indica os níveis de fósforo e a posição 3 indica os níveis de potássio. A letra C indica a adição de calcário e M a adição de micronutrientes.

N Fator de níveis codificados que representa a dose de nitrogênio.

P Fator de níveis codificados que representa a dose de fósforo.

306 PimentelTb20.2.1

K Fator de níveis codificados que representa a dose de potássio.
 calc Fator de níveis codificados que indica a presença (1) ou ausência de calcário.
 micro Fator de níveis codificados que indica a presença (1) ou ausência de micronutrientes.
 prod Produção de milho, em kg ha⁻¹.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 18.2.1, pág. 330)

Examples

PimentelTb20.2.1 Ensaio Fatorial de Adubação de Cana-de-acucar

Description

Ensaio fatorial, de 3², de adubação de cana-de-açúcar com P e K, em 6 blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 9 observações e 3 variáveis, em que

- P Variável que indica os níveis de Fósforo (P) em cada parcela.
- K Variável que indica os níveis de Potássio (K) em cada parcela.

totais Produção total nos 6 blocos, em ton ha⁻¹. Valores individuais não disponíveis.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 20.2.1, pág. 369)

PimentelTb21.5.1 307

Examples

PimentelTb21.5.1

Porcentagem de Plantas Doentes

Description

Ensaio inteiramente casualizado para avaliar a porcentagem de plantas doentes em um experimento de tomateiros onde foi estudado um fator de 3 níveis. Para análise dos resultados pode-se considerar o de Kruskal-Wallis.

Format

```
Um data. frame com 12 observações e 2 variáveis, em que trat Fator de 3 níveis qualitativos, que são os tratamentos. doentes Porcentagem de plantas doentes em um ensaio de tomateiros.
```

Source

```
Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 21.5.1, pág. 384)
```

308 PimentelTb6.3.1

PimentelTb5.3.1

Teor de colesterol no sangue

Description

Pesquisa sobre o efeito do óleo de milho no teor de colesterol do sangue, realizada em sete pacientes tomados como blocos, cujos dados foram obtidos pelo médico Dr. Ben Hur C. Paiva.

Format

```
Um data. frame com 14 observações e 3 variáveis, em que
```

periodo Fator de 2 níveis qualitativos, usado para comparar o teor de colesterol no sangue antes e depois do uso do óleo de milho.

paciente Variável utilizada para identificar os 7 pacientes.

colesterol Teor de colesterol no sangue em mg por 100g.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ.

Examples

PimentelTb6.3.1

Experimento de Adubacao Mineral e Verde em Cana-de-acucar

Description

Experimento de adubação de cana da Usina Monte Alegre, com fertilizantes minerais e adubos verdes. O delineamento utilizado foi um quadrado latino de 6 x 6.

PimentelTb6.3.1 309

Format

Um data. frame com 36 observações e 4 variáveis, em que

linhas Fator de 6 níveis qualitativos, usado para identificar as linhas do quadrado latino de 6 x 6. colunas Fator de 6 níveis qualitativos, usado para identificar as colunas do quadrado latino de 6 x 6.

adub Fator de 6 níveis qualitativos, que são os 6 diferentes tipos de tratamento provenientes da combinação de calcário, crotalária e adubação mineral. A variável assume os valores 0 ou 1, sendo que 0 representa ausência e 1 representa presença de cada um dos fatores. A primeira posição representa a presença ou ausência de calcário, a segurança posição representa a presença ou ausência de crotalária (adubo verde), e a terceira posição, caso exista, representa a presença ou ausência de adubo mineral.

prod Totais de açúcar provável, em kg por parcela.

Details

Considerando que a composição do fator adubação é dada por 3 fatores combinados (calcário, crotalária e adubo mineral), ao transformar os digitos nos níveis desses fatores, tem-se na realidade um experimento fatorial incompleto no qual não existem os níveis de de adução mineral para o nível sem crotalária.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 6.3.1, página 99)

```
data(PimentelTb6.3.1)
str(PimentelTb6.3.1)
aggregate(prod ~ adub, data = PimentelTb6.3.1, FUN = sum)
library(lattice)
xyplot(prod ~ adub,
       data = PimentelTb6.3.1,
       xlab = "Combinação calcário-crotalária-adubo",
       ylab = "Produção (kg/parcela)")
levelplot(prod ~ linhas + colunas,
          data = PimentelTb6.3.1, aspect = "iso",
          panel = function(x, y, z, subscripts, ...) {
              panel.levelplot(x, y, z, subscripts = subscripts, ...)
              panel.text(x, y,
                         PimentelTb6.3.1$adub[subscripts],
                         cex = 0.8)
              panel.text(x, y, z, pos = 1)
```

310 PimentelTb7.2.1

```
# Decompondo os digitos para formas os níveis dos fatores
# constituintes.
L <- strsplit(as.character(PimentelTb6.3.1$adub), split = "")
t(sapply(L, FUN = function(x) {
   if (length(x) <= 2) c(x, NA) else x
}))</pre>
```

PimentelTb7.2.1

Experimento Fatorial Sobre Adubacao NPK na Producao de Milho

Description

Resultados da produção de milho em um experimento com fatorial 2^3 dos fatores presentes na adubação minenal (NPK) em delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 32 observações e 5 variáveis, em que

bloco Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local.

- N Fator de 2 níveis codificados que representa a aplicação de nitrogênio.
- P Fator de 2 níveis codificados que representa a aplicação de fósforo.
- K Fator de 2 níveis codificados que representa a aplicação de potássio. prod Produção de milho, em ton ha^{-1} .

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 7.2.1, página 115)

PimentelTb7.6.1 311

PimentelTb7.6.1 Experimento Fatorial Com Confunfimento de Adubacao em Cana-deacucar

Description

Experimento fatorial, de 3^3 , de adubação de cana com NPK, feito por Strauss (1951), com confundimento (grupo W) de dois graus de liberdade da interação tripla N \times P \times K. Foi usado o confundimento correspondente aos blocos, e foram feitas duas repetições para os 27 tratamentos.

Format

Um data. frame com 54 observações e 6 variáveis, em que

bloco Fator de 3 níveis qualitativos, usado para controle local e acomodar o confundimento de dois graus de liberdade.

rept Inteiro com 2 níveis que indica as duas repetições realizadas de cada tratamento dentro de cada bloco.

N Fator de 3 níveis codificados que representa a dose de nitrogênio usada na adubação.

P Fator de 3 níveis codificados que representa a dose de fosforo usada na adubação.

K Fator de 3 níveis codificados que representa a dose de potássio usada na adubação.

prod Produção de cana-de-açúcar, em t.ha⁻¹.

Details

Foi constatado que o livro tem um erro de tipografia na tabela com os dados pois no bloco W1 existem duas ocorrências do tratamento 202 sendo que a última deveria ser 220. Foi feita a inclusão desses dados no pacote com essa correção.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 7.6.1, pág. 126)

Straus, F. Esperimentos de adubação na zona canavieira de Pernambuco. In: Terceira Reunião Brasileira de Ciência do Solo. Anais... t.1 p.336-443, 1951.

```
library(lattice)

data(PimentelTb7.6.1)
str(PimentelTb7.6.1)

xtabs(~N + P + K, data = PimentelTb7.6.1)

xyplot(prod ~ N | factor(P), groups = K, data = PimentelTb7.6.1,
```

312 PimentelTb7.8.1

PimentelTb7.8.1

Acidez de Variedades de Mangas em Funcao da Epoca

Description

Experimento fatorial, de $6 \times 3 \times 3$, referente a acidez de 6 variedades de mangas, em 3 meses do ano e em 3 anos agrícolas sucessivos reproduzidos de um trabalho de Simão (1960).

Format

Um data. frame com 54 observações e 4 variáveis, em que

mes Fator de 3 níveis qualitativos ordenados que representam 3 meses do ano: Novembro (N), Dezembro (D) e Janeiro (J).

ano Fator de 3 níveis métricos, que representam 3 anos consecutivos: 1957, 1958 e 1959.

varied Fator de 6 níveis qualitativos que são as 6 variedades de manga.

acidez Acidez das mangas. A escala de medida não foi informada.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 7.8.1, pág 132)

Simão, S. Estudo da planta e dos frutos da mangueira (*Magnifera indica* L.). Piracicaba, 1960. Tese.

PimentelTb7.9.1

PimentelTb7.9.1 Experimento de Adubacao NPK no Cafeeiro

Description

Experimento fatorial $2 \times 2 \times 2$ de adubação NPK no cafeeiro feito por Malavolta et al. (1958). Foram contados os galhos secos de 4 pés de café por parcela. Dos números obtidos extraiu-se a raiz quadrada, portanto, para ter a variável original de contagem tem-se que elevar aos valores ao quadrado.

Format

Um data. frame com 48 observações e 5 variáveis, em que

bloco Fator de 6 níveis qualitativos, usado para controle local.

- N Fator de 2 níveis codificados que representa a dose de nitrogênio aplicada, sendo que a variável assume 1, quando houver nitrogênio na composição do adubo e -1 caso contrário.
- P Fator de 2 níveis codificados que representa a dose de fósforo aplicada, sendo que a variável assume 1, quando houver fósforo na composição do adubo e -1 caso contrário.
- K Fator de 2 níveis codificados que representa a dose de potássio aplicada, sendo que a variável assume 1, quando houver potássio na composição do adubo e -1 caso contrário.

quad Raiz quadrada do número de galhos secos de 4 pés de café por parcela.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 7.9.1, pág 137)

Malavolta, E.; Pimentel-Gomes, F.; Coury, T. Estudos sobre a alimentação mineral do cafeeiro (*Coffea arabica* L., Variedade Bourbon Vermelho). Piracicaba, 1958.

314 PimentelTb8.3.1

```
var.name = "Fósforo"))
```

PimentelTb8.3.1

Grupo de Ensaios de Batatinha na Provincia de Buenos Aires

Description

Grupo de ensaios de competição de variedades de batatinha, realizados pelo engenheiro agrônomo Oscar A. Garay, da Estação Experimental de Balcarce, Argentina, instalados em localidades da região batateira da Província de Buenos Aires. Cada um deles tinha 4 repetições e 8 variedades em blocos casualizados. Os dados, no entanto, não são os valores individuais mas os totais das produções das variedades em cada experimento, somando as parcelas de todos os blocos. Os quadrados médios dos resíduos de cada experimento estão disponíveis no atributo objeto.

Format

Um data. frame com 56 observações e 3 variáveis, em que

varied Fator de 8 níveis qualitativos que são as variedades de batatinha.

exper Fator de 7 níveis qualitativos que refere-se aos experimentos conduzidos em diferentes localidades na região batateira da Província de Buenos Aires.

totais Totais de variedades em cada experimento, resultado da soma da produção (t/ha) das parcelas de cada um dos blocos.

O atributo qmr é um vetor com os quadrados médios residuais da análise de variância de cada experimento, segundo um modelo para o delineamento de blocos casualizados. Um exemplo de como são dos dados individuais está em PimentelEg5.2, que refere-se ao experimento número 3 com todas as observações.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 8.3.1, pág. 147)

See Also

```
PimentelEg5.2.
```

```
library(lattice)
data(PimentelTb8.3.1)
str(PimentelTb8.3.1)
attr(PimentelTb8.3.1, "qmr")
```

PimentelTb9.2.1 315

PimentelTb9.2.1

Producao de Adubos Verdes e Milho

Description

Experimento com 8 tratamentos (7 adubos verdes e milho) em blocos ao acaso, com 4 repetições, realizado em dois anos sucessivos nas mesmas parcelas.

Format

Um data. frame com 64 observações e 4 variáveis, em que

ano Fator de 2 níveis qualitativos, que diferencia os dois anos sucessivos, tratados como subparcelas.

bloco Fator de 4 níveis qualitativos, usado para controle local.

cultura Fator de 8 níveis qualitativos, que são os diferentes tipos de cultura, variando entre adubos verdes e milho.

prod Produção de adubos verdes e milho medidos em kg de matéria verde por parcela.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 9.2.1, pág. 166)

316 PimentelTb9.3.1

```
columns = 2),
xlab = "Culturas",
ylab = "Produção de matéria verde (kg/parcela)")
```

PimentelTb9.3.1

Experimento de Adubacao de Variedades de Cana-de-acucar

Description

Experimento com 5 variedades de cana-de-açúcar, em delineamento quadrado latino de 5 x 5, sendo cada parcela dividida em duas subparcelas, uma sem adubo e outra com adubação mineral completa.

Format

Um data. frame com 50 observações e 5 variáveis, em que

linha Fator de 5 níveis qualitativos, usado para identificar as linhas do quadrado latino de 5 x 5.

coluna Fator de 5 níveis qualitativos, usado para identificar as colunas do quadrado latino de 5 x 5.

varied Fator de 5 níveis qualitativos que são as variedades de cana-de-açúcar.

adub Fator de 2 níveis codificados do tipo binário, que indica a presença (1) ou ausência (0) de adubação mineral completa.

prod Produção de de cana-de-açúcar em kg por subparcela.

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 9.3.1)

PimentelTb9.4.1 317

PimentelTb9.4.1

Brix de Variedades de Mangueira em Faces Diferentes da Planta

Description

Experimento que mediu o grau brix de frutos de 5 variedades de mangueira, colhidos de 3 pés por variedade. De cada pé foram coletados 4 frutos, um em cada lado da planta voltado para os pontos cardeais (N, S, L e O). Este ensaio pode ser considerado como em parcelas subdivididas, sendo cada parcela uma mangueira, e as subparcelas são as 4 faces de cada árvore, correspondentes aos 4 pontos cardeais.

Format

Um data. frame com 60 observações e 3 variáveis, em que

direcao Fator de 4 níveis qualitativos que são os 4 os pontos cardeais Norte, Sul, Leste e Oeste.

varied Fator de 5 níveis qualitativos que são as variedades de mangueira.

brix Brix do fruto da magueira (unidade de medida não informada).

Source

Pimentel-Gomes, F. (2009). Curso de Estatística Experimental (15th ed.). Piracicaba, SP: FEALQ. (Tabela 9.4.1, pág. 175)

318 RamalhoEg11.10

RamalhoEg11.10

Producao de Graos de Sorgo

Description

Experimento da avaliação da produção de 40 cultivares de sorgo conduzido no delineamento alfalátice.

Format

Um data. frame com 120 observações e 3 variáveis, em que

bloc Fator de 8 níveis, usado para controle local. Os blocos são incompletos, ou seja, o tamanho do bloco é menor que o número de níveis de cultivares.

cult Fator de 40 níveis que são as cultivares de sorgo.

prod Produção de grãos de sorgo, medidos em kg/parcela.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (pág. 181)

```
library(lattice)
data(RamalhoEg11.10)
str(RamalhoEg11.10)
addmargins(xtabs(~cult + bloc, data = RamalhoEg11.10))
xyplot(prod ~ cult, data = RamalhoEg11.10,
       xlab = "Cultivares",
       ylab = expression("Produção de grãos"~(kg~parcela^{-1})))
k <- nlevels(RamalhoEg11.10$cult)</pre>
a \leftarrow seq(0, 2 * pi, length.out = k + 1)[-(k + 1)]
par(mfrow = c(2, 4))
col <- 1
for (b in levels(RamalhoEg11.10$bloc)) {
    plot(sin(a), cos(a), asp = 1,
         xlim = c(-1.1, 1.1),
         ylim = c(-1.1, 1.1),
         axes = FALSE, xlab = NA, ylab = NA)
    mtext(paste("Bloco", b))
    i <- unique(as.integer(subset(RamalhoEg11.10, bloc == b)$cult))</pre>
    cb \leftarrow combn(x = i, m = 2)
```

RamalhoEg11.13 319

RamalhoEg11.13

Producao de Graos de Milho em Diferentes Populações

Description

Experimento envolvendo populações de milho no delinemanto em blocos aumentados com 4 populações comuns e 25 populações regulares.

Format

Um data. frame com 48 observações e 4 variáveis, em que

pop Fator de 29 níveis que indica as populações de milho estudadas. Destas, 4 são não regulares (I a IV) pois ocorrem em todos os blocos e as 25 restantes ocorrem apenas em um bloco.

bloc Fator de 5 níveis usado para fazer controle local.

prod Produção de grãos de milho, medidos em kg/parcela.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exemplo 11.13, pág. 188)

320 RamalhoEg11.4

RamalhoEg11.4

Producao de Graos de Milho

Description

Experimento conduzido na EMBRAPA Milho e Sorgo em 1997, envolvendo a avaliação de produção de grãos de 36 cultivares de milho, conduzido no delineamento de látice quadrado parcialmente balanceado.

Format

Um data. frame com 72 observações e 5 variáveis, em que

bloc Fator de 6 níveis, usado para controle local.

cult Fator de 36 níveis. Tratamento aplicado para verificar a produção de grãos de milho.

prod Produção de grãos de milho, medidos em kg/parcela nas parcelas.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (pág. 171)

```
library(lattice)
data(RamalhoEg11.4)
str(RamalhoEg11.4)
addmargins(xtabs(~cult + bloc, data = RamalhoEg11.4))
xyplot(prod ~ cult, data = RamalhoEg11.4,
       xlab = "Cultivares",
       ylab = expression("Produção de grãos"~(kg~parcela^{-1})))
k <- nlevels(RamalhoEg11.4$cult)</pre>
a \leftarrow seq(0, 2 * pi, length.out = k + 1)[-(k + 1)]
par(mfrow = c(2, 4))
col <- 1
for (b in levels(RamalhoEg11.4$bloc)) {
    plot(sin(a), cos(a), asp = 1,
         xlim = c(-1.1, 1.1),
         ylim = c(-1.1, 1.1),
         axes = FALSE, xlab = NA, ylab = NA)
    mtext(paste("Bloco", b))
    i <- unique(as.integer(subset(RamalhoEg11.4, bloc == b)$cult))</pre>
    cb \leftarrow combn(x = i, m = 2)
```

RamalhoEg12.10 321

RamalhoEg12.10

Ensaio Dialelo para o Tempo Ate o Florescimento do Feijoeiro

Description

Dados referentes ao cruzamento dialelo realizado por Arriel et al. (1993), em que foi avaliado o número de dias para o florescimento do feijoeiro para cada progenie.

Format

Um data. frame com 9 observações e 3 variáveis, em que

prog1 Inteiro que indica o progenitor 1 do cruzamento.

prog2 Inteiro que indica o progenitor 2 do cruzamento.

dias Número médio de dias para o florescimento do feijoeiro.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exemplo 12.10, pág. 227)

Arriel, E., Ramalho, M. A. P., Pacheco, C. A. P. Expected and Realized Gains in the CMS-39 Maize Population after three Cycles of Selection. Revista Brasileira de Genética. Ribeirão Preto. v.16, n.4, p.1013. dez. 1993

322 RamalhoEg13.2

```
X2 \leftarrow model.matrix(\sim 0 + prog2, data = RamalhoEg12.10)
 X \leftarrow 0.5 * (X1 + X2)
```

RamalhoEg13.2

Producao de Graos de Milho em Consorcio com Feijao.

Description

Dados referente ao experimento conduzido por Rezende et al. (1994), envolvendo 4 cultivares de milho consorciadas com 3 de feijão.

Format

Um data. frame com 36 observações e 5 variáveis, em que

milh Fator categórico de 4 níveis que indica as cultivares de milho.

feij Fator categórico de 3 níveis, indica as cultivares de milho.

bloc Fator categórico de 3 níveis, usado para fazer controle local.

prod Produção de grãos de milho, medido em kg/ha.

plant Número de plantas por parcela.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exemplo 13.2, pág. 237)

Rezende, G. D. S. P.; Ramalho, M. A. P. Competitive Ability of Maize and Commom Bean (Phase-olus Vulgaris L.) Cultivars Intercropped in Different Environments. Euphytica. Wageningen. v.123, n.2. 1994.

RamalhoEg4.3 323

```
groups = feij, type=c("p", "a"),
xlab = "Plantas por Parcela",
ylab = "Produção em (kg/ha)")
```

RamalhoEg4.3

Porcentagem de absorcao de agua de feijao

Description

Experimento conduzido na Universidade Federal de Lavras, avaliando a porcentagem de absorção de água de 10 linhares de feijão. O delineamento é inteiramente ao acaso com 3 repetições.

Format

Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que

linh Fator em que os números inteiro representam as linhagens de feijão.

rept Número inteiro que indicam as repetições das linhagens.

abs Porcentagem de absorção de água no intervalo [0, 100].

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (Exemplo 4.3, pág 56)

324 RamalhoEg7.8

RamalhoEg4.7

Producao de graos de arroz.

Description

Experimento da produção de grãos na avaliação de cultivares de arroz, conduzido em Lavras/MG. Delineamento em blocos casualizados.

Format

```
data.frame com 30 observações e 3 variáveis, em que

cult Fator de 10 níveis de cultivares de arroz.

bloco Fator de 3 níveis do experimento.

prod Produção de grãos de arroz, medidos kg/ha nas unidades experimentais.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (pg 62)

Examples

RamalhoEg7.8

Producao de Graos de Cruzamentos Feijao

Description

Experimento referente à produção de grãos de feijão obtida na avaliação de 24 famílias F_5 do cruzamento Jalo x Small White, cujos dados foram obtidos por Souza (1991). Experimento realizado em blocos incompletos.

RamalhoEg8.1 325

Format

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (Exemplo 7.8, pág 110).

Examples

RamalhoEg8.1

Producao de Graos em Cultivares de Feijao

Description

Experimentos para medir a produção de grãos de cultivares de feijão, conduzidos em Lavras e Patos de Minas/MG durante o ano de 1990 em delineamento em blocos casualizados.

326 RamalhoEg8.8

Format

Um data. frame com 60 observações e 4 variáveis, em que

cult Fator de níveis nominais que representa as cultivares de feijão.

local Fator de 2 níveis nominais, municípios onde foram realizados os experimentos.

bloc Fator de 3 níveis que identifica os blocos em cada um dos experimentos, usado para fazer controle local.

prod Produção de grãos de feijão, medidos em g/parcela nas unidades experimentais.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exemplo 8.1, pág. 115)

Examples

RamalhoEg8.8

Producao de Graos de Feijao de Populacoes Segregantes

Description

Dados da produção de grãos de feijão obtidos por Corte et al. (2002) relativos à avaliação de 6 populações segregantes avaliadas nas gerações F_2 , F_3 e F_4 com diferente número de blocos. O delineamento foi em blocos casualizados e cada geração corresponde a um experimento separado. Sendo assim, a identificação dos blocos é para cada experimento (geração).

RamalhoEx1.7 327

Format

Um data. frame com 72 observações e 4 variáveis, em que

ger Fator categórico de 3 níveis que representa o experimento para cada geração segregante de feijoeiro.

bloc Fator categórico usado para fazer controle local dentro de cada experimento (geração).

pop Fator categórico de 6 níveis que representa as populações segregates de feijoeiro.

prod Produção de grãos de feijão, em kg ha⁻¹.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Tabela 8.8, pág. 123)

Corte, H. R., Ramalho, M. A. P., Gonçalves, F. M. A., Abreu. A de F. B. Natural Selection for Grain Yield in Dry Bean Population Bred by the Bulk Method. Euphytica. Wageningen. v.123, n.3. 2002

Examples

RamalhoEx1.7

Altura de plantas de Eucaliptus camaldulensis

Description

Amostra da altura média, medida aos 17 meses de vida, de plantas de famílias de meios-irmãos de *Educaliptus camaldulensis* avaliadas em três localidades do Estado de Minas Gerais.

328 RamalhoEx12.2

Format

Vetor com 100 observações altura das plantas em metros.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (pg 26)

Castro, N. H. A., Andrade, H. B., Ramalho, m A. P. (1993). Revista Árvore. Viçosa, v. 17, n.2.

Examples

```
hist(RamalhoEx1.7,
    labels = TRUE,
    xlim = c(4.5, 7),
    col = "steelblue",
    main = NULL,
    ylab = "Frequência absoluta",
    xlab = "Altura (m)")
rug(RamalhoEx1.7)
```

RamalhoEx12.2

Dados Genericos para Regressao Multipla

Description

Conjunto de dados apresentados para exercício. Objetivo do exercício é estimar a equação de regressão múltipla.

Format

```
Um data. frame com 8 observações e 4 variáveis, em que cult Fator que indica as cultivares. prod Produtividade de grãos, medidos em kg/ha. alt Altura da planta, em centímetros. perf Número de perfilhos.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exercício 12.2, pág. 231)

RamalhoEx13.1 329

Examples

```
data(RamalhoEx12.2)
str(RamalhoEx12.2)
pairs(RamalhoEx12.2[, -1])
library(lattice)
splom(RamalhoEx12.2[, -1], type = c("p", "r"))
```

RamalhoEx13.1

Avaliacao de Clones de Eucalipto

Description

Experimento referente a avaliação de clones de eucalipto, obtidos na Aracruz Celulose.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 5 variáveis, em que clone Fator de 20 níveis que representa o clone de eucalipto. alt Altura do eucalipto, medido em metros. dap Diâmetro na altura do peito (cm). broto Número médio de brotos por árvore. perc Percentagem de enraizamento das estacas.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exercício 13.1, pág. 255)

```
data(RamalhoEx13.1)
str(RamalhoEx13.1)
library(lattice)
splom(RamalhoEx13.1[, -1], type = c("p", "smooth"))
```

330 RamalhoEx13.2

RamalhoEx13.2

Peso de Espigas de Cultivares Milho

Description

Experimento que avaliou a produção de espigas de cultivares de milho, em delineamento de blocos casualizados. O número de plantas por parcela foi medido é uma covariável para o peso final de espigas por parcela.

Format

```
Um data. frame com 24 observações e 4 variáveis, em que cult Fator categórico de 8 níveis que indica a cultivar de milho. bloc Fator de 3 níveis que são os blocos do experimento, utilizado para fazer controle local. plant Número de plantas por parcela. peso Peso de espigas despalhadas.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exercício 13.2, pág. 256)

```
data(RamalhoEx13.2)
str(RamalhoEx13.2)
library(lattice)
cex <- with(RamalhoEx13.2, {</pre>
    x <- plant - min(plant)</pre>
    x <- x/max(x)
    0.5 + 1.3 * x
})
xyplot(peso ~ cult, groups = bloc, data = RamalhoEx13.2,
       type = "o", cex = cex,
       ylab = "Peso de espigas despalhadas",
       xlab = "Cultivares de milho")
xyplot(peso ~ plant, groups = bloc, data = RamalhoEx13.2,
       auto.key = list(columns = 3, title = "Cultivar",
                       cex.title = 1.1),
       xlab = "Peso de espigas",
       ylab = "Plantas por parcela")
```

RamalhoEx13.3 331

RamalhoEx13.3

Avaliacao do Stay Green em Familias de Feijoeiro

Description

Notas da avaliação do "stay green" obtidos de famílias de feijoeiro, avaliados nas gerações $F_{2:3}$, $F_{2:4}$ e $F_{2:5}$.

Format

Um data. frame com 60 observações e 3 variáveis, em que

fam Fator categórico de 20 níveis que indica a família de feijoeiro.

gerac Fator categórico de 3 níveis $(F_3, F_4 \ e \ F_5)$ que indica a geração do cruzamento.

nota Notas para avaliação de "stay green".

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exercício 13.3, pág. 257)

332 RamalhoEx4.1

RamalhoEx3.1

Numero de plantas de milho apos inoculação

Description

Experimento referente ao número de plantas de milho, por parcela, após a inoculação com Diploidia. Experimento para avaliação de fungicidas para tratamento de sementes.

Format

```
data.frame com 20 observações e 4 variáveis, em que
```

fugic Fator que indica o tipo de tratamento aplicado. Fungicida (A, B, C, D, E) ou controle (Fc). rept Repetições de inoculação do fungicida.

plant Número de plantas de milho observadas.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (pg 50)

Examples

RamalhoEx4.1

Comprimento de conidios de Colletotrichum lindemuthianum

Description

Experimento para avaliar o comprimento de conídios de diferentes isolados do fungo *Colletotrichum lindemuthianum*. Experimento inteiramente casualizado com número desigual de observações.

Format

Um data. frame com 60 observações e 3 variáveis, em que

coni Identifica o conídio medido na lâmina de cada isolado (repetições).

isol Fator que identifica os isolados do fungo Colletotrichum lindemuthianum

comp Comprimento de conídios medidos em μm .

RamalhoEx4.2 333

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (Exercício 4.1, pág 66)

Examples

RamalhoEx4.2

Numero de perfilhos de arroz

Description

Experimento que estudou o número de perfilhos de plantas de arroz de 8 linhagens em um delineamento de blocos casualizados.

Format

```
Um data. frame com 32 observações e 3 variáveis, em que linh Fator de níveis nominais, indicando a linhagem de arroz. bloc Fator de 4 níveis, usado para controle local. perf Número de perfilhos de arroz obervado.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (Execício 4.2, pág 66)

334 RamalhoEx7.10

```
groups = bloc,
jitter.x = TRUE,
xlab = "Linhagem",
ylab = "Número de perfilho")
```

RamalhoEx7.10

Producao de Arroz em 18 Populacoes na F2

Description

Experimento referente à produção de arroz obtida na avaliação de 18 populações F_2 e duas linhagens utilizadas como testemunhas. O Experimento foi realizado em blocos casualizados.

Format

```
Um data. frame com 600 observações e 4 variáveis, em que pop População F_2 da linhagem de arroz com 18 níveis e 2 testemunhas. rept Fator que indica a repetição da combinação entre planta e linhagem. plant Inteiro que representa a planta de arroz avaliada no experimento. prod Produção de arroz, em g/planta.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (pg 112).

RamalhoEx8.1 335

RamalhoEx8.1

Producao de Graos de Arroz em Municipios de Minas Gerais

Description

Experimentos para avaliar a produção de grãos de cultivares de arroz, conduzidos em três locais do Estado de Minas Gerais (Lambari, Lavras e Felixlândia) em delineamento inteiramente casualizado.

Format

Um data. frame com 90 observações e 4 variáveis, em que

cult Fator de níveis nominais que representa as cultivares de arroz.

10cal Fator de 3 níveis nominais, municípios de Minas Gerais onde foram realizados os experimentos.

rept Números inteiros que identificam as repetições em cada local.

prod Produção de grãos de arroz, em kg ha⁻¹.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exercício 8.1, pág. 132)

```
data(RamalhoEx8.1)
str(RamalhoEx8.1)
with(RamalhoEx8.1,
     tapply(prod, list(cult = cult, local = local),
            FUN = mean)
aggregate(prod ~ cult + local, data = RamalhoEx8.1,
          FUN = function(x) \{ c(mean = mean(x), var = var(x)) \} 
library(lattice)
xyplot(prod ~ cult | local, data = RamalhoEx8.1,
       as.table = TRUE, layout = c(NA, 1), type = c("p", "a"),
       xlab = "Cultivar de arroz",
       ylab = expression("Produção"~(kg~ha^{-1})))
# Ordenar cultivares pela média dentro de cada local.
a <- by(data = RamalhoEx8.1, INDICES = RamalhoEx8.1$local,
        FUN = function(d) {
            with(d, reorder(interaction(cult, local, drop = TRUE),
```

336 RamalhoEx8.2

```
prod))
        })
a <- levels(unlist(a)); a</pre>
RamalhoEx8.1 <- transform(RamalhoEx8.1,</pre>
                           cult.loc = factor(interaction(cult, local),
                                              levels = a))
xyplot(prod ~ cult.loc | local, data = RamalhoEx8.1,
       as.table = TRUE, layout = c(NA, 1), type = c("p", "a"),
       scales = list(x = "free"),
       xlab = "Cultivar de arroz (ordenadas por local)",
       ylab = expression("Produção"~(kg~ha^{-1})),
       xscale.components = function(...) {
           ans <- xscale.components.default(...)</pre>
           ans$bottom$labels$labels <-
               gsub(x = ans\$bottom\$labels\$labels,
                     pattern = "\\..*$",
                     replacement = "")
           return(ans)
       })
```

RamalhoEx8.2

Producao de Amendoas de Clones de Caju

Description

Experimento em delineamento de blocos casualizados para estudar a produção de amêndoas obtidos da avaliação de clones de caju, em 5 colheitas.

Format

Um data. frame com 200 observações e 4 variáveis, em que

clone Fator categórico de 10 níveis que indica os clones de caju.

colh Fator categórico de 5 níveis que representa as colheitas em ordem.

bloc Fator categórico de 4 níveis, usado para controle local.

prod Produção de clones de caju, medido em g/planta.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Exercício 8.2, pág. 133)

RamalhoTb1.2 337

Examples

RamalhoTb1.2

Produtividade Media de Espiga

Description

Experimento da produtividade média de espigas de milho de diversas cultivares obtidas por Ferreira et al (1995).

Format

```
data.frame com 28 observações e 2 variáveis, em que varied Fator de níveis nominais das variedades de milho. prod Produtividade média de espiga (ton ha^{-1}).
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (pg 15)

338 RamalhoTb11.1

```
ylab = "Frequência absoluta",
    main = NULL,
    breaks = bk,
    axes = FALSE,
    labels = TRUE)
axis(side = 1, at = bk)
axis(side = 2)
rug(RamalhoTb1.2$prod)

plot(ecdf(RamalhoTb1.2$prod),
    xlab = expression("Produtividade"~(ton~ha^{-1})),
    ylab = "Frequência relativa acumulada",
    main = NULL)
```

RamalhoTb11.1

Producao de 16 Cultivares de Sorgo

Description

Experimento conduzido na EMBRAPA Milho e Sorgo envolvendo a avaliação de 16 cultivares de sorgo conduzido no delineamento de látice quadrado balanceado.

Format

```
Um data. frame com 80 observações e 5 variáveis, em que bloc Fator de 4 níveis, usado para controle local. cult Fator de 16 níveis. Tratamento aplicado para verificar a produção de sorgo. prod Produção de sorgo, medidos em kg/parcela nas parcelas.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (pág. 165)

RamalhoTb11.17 339

```
ylab = expression("Produção de grãos"~(kg~parcela^{-1})))
k <- nlevels(RamalhoTb11.1$cult)</pre>
a \leftarrow seq(0, 2 * pi, length.out = k + 1)[-(k + 1)]
par(mfrow = c(2, 2))
col <- 1
for (b in levels(RamalhoTb11.1$bloc)) {
    plot(sin(a), cos(a), asp = 1,
         xlim = c(-1.1, 1.1),
         ylim = c(-1.1, 1.1),
         axes = FALSE, xlab = NA, ylab = NA)
    mtext(paste("Bloco", b))
    i <- unique(as.integer(subset(RamalhoTb11.1, bloc == b)$cult))</pre>
    cb <- combn(x = i, m = 2)
    segments(x0 = sin(a[cb[1, ]]), y0 = cos(a[cb[1, ]]),
             x1 = sin(a[cb[2, ]]), y1 = cos(a[cb[2, ]]),
             col = col)
    text(x = 1.08 * sin(a[i]), y = 1.08 * cos(a[i]),
         labels = levels(RamalhoTb11.1$cult)[i])
    col <- col + 1
}
```

RamalhoTb11.17

Producao de Graos de Feijao

Description

Dados provenientes de 3 experimentos envolvendo a produção de grãos de 15 linhagens de feijão, conduzidos sob delineamento em blocos casualizados incompletos, pois somente as testemunhas são comuns a todos os blocos.

Format

Um data. frame com 48 observações e 4 variáveis, em que

exp Fator de 3 níveis que indica de qual experimento a observação provém.

11nh Fator de 18 níveis onde os níveis 1, 2 e 3 são testemunhas, comuns a todos os experimentos e os demais (4 a 18) são as linhagens de feijão avaliadas.

bloc Fator de 2 níveis em cada experimento, usado para fazer controle local.

prod Produção de grãos de feijão, medidos em kg/parcela nas unidades experimentais.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Tabela 11.17, pág. 193)

340 RamalhoTb12.8

Examples

RamalhoTb12.8

Componentes da Producao de Linhagens de Feijao

Description

Dados obtidos por Perreira Filho et al. (1987), referentes ao número médio de vagens por planta, número de sementes por vagem, peso de 100 sementes e produção de grãos, obtidos em um experimento de avaliação de linhagens de feijão, conduzidos em Patos de Minas, MG. Neste experimento, para um ajuste de regressão múltipla, a produção de grãos de feijão é a variável dependente e as demais são as variáveis independentes.

Format

Um data. frame com 20 observações e 5 variáveis, em que

1inh Fator que indica as linhagens de feijão avaliadas no experimento.

- v Número médio de vagens por planta.
- s Número de sementes por vagem.
- z Peso de 100 sementes
- w Produção de grãos de feijão, medidos em g/planta.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Tabela 12.8, pág. 225)

Pereira Filho, I. A., Ramalho, M. A. P., Ferreira, S. Avaliação de Progênies de Feijão e Estimativas de Parâmetros Genéticos na Região do Alto São Francisco em Minas Gerais, Pesquisa Agropecuária Brasíleira, Brasília, v. 12, n. 9/10, p. 987-993. 1987.

RamalhoTb13.1 341

Examples

```
data(RamalhoTb12.8)
plot(RamalhoTb12.8[, -1])
library(lattice)
splom(RamalhoTb12.8[, -1])
splom(RamalhoTb12.8[, -1], type = c("p", "r"))
```

RamalhoTb13.1

Producao de Graos de Milho

Description

Experimento referente a cultura de milho, cujos dados foram obtidos de dez plantas. Neste experimento, a produção de grãos é considerada a variável dependente e a altura da planta a independente.

Format

Um data. frame com 10 observações e 2 variáveis, em que

- x Altura da planta, medida em cm.
- y Produção de grãos, medida em g/planta.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Tabela 13.1, pág. 233)

342 RamalhoTb13.13

RamalhoTb13.11

Producao de Raizes de Mandioca

Description

Experimento envolvendo a produção de raízes de 20 genótipos parentais (clones) de mandioca e de suas respectivas filhas.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que clone Fator de 20 níveis que indica o clone de mandioca. mae Produção de raízes da planta mãe. filha Produção de raízes da planta filha.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Tabela 13.11, pág. 248)

Examples

RamalhoTb13.13

Producao de Graos de Progenies de Feijao

Description

Experimento referente a avaliação de progênies provenientes do cruzamento (ESAL 501 x Rio Tibagi), obtidos em 3 gerações (F3, F4 e F5). Foi utilizado o delineamento de blocos casualizados.

RamalhoTb13.15 343

Format

Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que

prog Fator de 10 níveis que representa a cultivar de feijão utilizada no experimento.

gerac Fator de 3 níveis (F3, F4 e F5) que são os blocos do experimento, utilizado para fazer controle local.

prod Produção de grãos de feijão, medida em g/parcela.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Tabela 13.13, pág. 251)

Examples

RamalhoTb13.15

Producao de Ramas de Clones de Mandioca

Description

Experimento envolvendo a produção de ramas (parte aérea) de 20 genótipos parentais (clones) de mandioca e de seus respectivos decendentes.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que
```

clone Fator categórico de 20 níveis que indica o clone de mandioca.

mae Produção de ramas da planta "mãe".

filha Produção de ramas da planta "filha".

344 RamalhoTb13.6

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Tabela 13.15, pág. 252)

Examples

RamalhoTb13.6

Producao de Graos de Feijao e Teor de P_2O_5

Description

Experimento apresentado por Pereira (1993) referente a avaliação da produção de feijão e teor de P_2O_5 em cada parcela, cujos dados foram obtidos de 10 cultivares de feijão. Para este experimento, um estudo por regressão deve considerar a produtividade de grãos como variável dependente e o teor como variável independente.

Format

Um data. frame com 30 observações e 4 variáveis, em que

cult Fator de 10 níveis que representa a cultivar de feijão utilizada no experimento.

bloc Fator de 3 níveis utilizado para fazer controle local.

teor Teor de P_2O_5 no solo, medidos em ppm.

prod Produção de grãos de feijão, medida em g/parcela.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (Tabela 13.6, pág. 243 e tabela 13.9, pág. 246)

Pereira, A. F. Emprego de Covariância visando reduzir o efeito da heterogeneidade Ambiental nos Experimentos com a Cultura do Fejoeiro (Phaseolus vulgaris L.) Lavras: UFLA, 1993. 58p. (Dissertação-Mestrado Fitotecnia).

RamalhoTb3.1 345

Examples

```
data(RamalhoTb13.6)
str(RamalhoTb13.6)
library(lattice)
xyplot(prod ~ teor, groups = cult, data = RamalhoTb13.6,
       auto.key = list(space = "right", title = "Cultivar"),
       xlab = "Teor de P_{2}0_{5}",
       ylab = "Produção de grãos de feijão")
xyplot(prod ~ teor, groups = cult, data = RamalhoTb13.6,
       auto.key = list(space = "right",
                       title = "Cultivar", cex.title = 1.1),
       xlab = expression("Teor de"~P[2]*0[5]),
       ylab = "Produção de grãos de feijão (g/parcela)")
unit01 <- function(x) {
   x < -x - min(x)
   x <- x/max(x)
    return(x)
}
cex <- 0.5 + unit01(RamalhoTb13.6$teor)</pre>
key <- with(RamalhoTb13.6, {</pre>
   v <- round(seq(min(teor), max(teor), length.out = 4), digits = 0)</pre>
   cex <- 0.5 + unit01(v)
   list(title = expression(Teor~de~P[2]*0[5]),
         cex.title = 1.1,
         columns = length(v),
         text = list(as.character(v)),
         points = list(cex = cex, pch = 1))
})
xyplot(prod ~ cult, data = RamalhoTb13.6,
       cex = cex, key = key,
       xlab = expression("Teor de"~P[2]*0[5]),
       ylab = "Produção de grãos de feijão (g/parcela)")
```

RamalhoTb3.1

Numero de nematoides por vasos

Description

Experimento do número de nematóides (vermes que estão presentes no solo) por vasos infectando plantas de figo em diferentes idades de inoculação, experimento com 4 repetições.

346 RamalhoTb3.1

Format

```
data.frame com 16 observações e 3 variáveis, em que dias Idade de inoculação, tratamento. rept Número que indica as repetições de cada tratamento. nemat Número de nematóides por vaso coletado.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (pg 43)

```
library(lattice)
data(RamalhoTb3.1)
# Dados originais.
aggregate(nemat ~ dias, data = RamalhoTb3.1,
          FUN = function(x) \{ c(mean = mean(x), var = var(x)) \})
plot(nemat ~ dias, data = RamalhoTb3.1,
     ylab = "Número de nematóides",
     xlab = "Tempo (dias)")
xyplot(nemat ~ dias, data = RamalhoTb3.1,
       ylab = "Número de nematóides",
       xlab = "Tempo (dias)")
# Dados aplicando logaritmo.
aggregate(log(nemat) ~ dias, data = RamalhoTb3.1,
          FUN = function(x) \{ c(mean = mean(x), var = var(x)) \})
plot(log10(nemat) ~ dias, data = RamalhoTb3.1,
     ylab = "log do número de nematóides",
     xlab = "Tempo (dias)")
plot(nemat ~ dias, data = RamalhoTb3.1,
     log = "y",
     ylab = "log do número de nematóides",
     xlab = "Tempo (dias)")
xyplot(nemat ~ dias, data = RamalhoTb3.1,
       scales = list(y = list(log = TRUE)),
       ylab = "Número de nematóides",
       xlab = "Tempo (dias)")
```

RamalhoTb3.4 347

RamalhoTb3.4

Incidenica de Colletotrichum no feijoeiro

Description

Experimento para verificar a incidência de patógenos do tipo *Colletotrichum* nas cultivares de feijão, foi utilizada uma escala de notas variando de 1 (resistente) a 5 (completamente suscetível), estas notas foram dadas por três avaliadores. Neste experimento foram avaliados 16 tratamentos com 3 repetições em blocos casualizados.

Format

data.frame com 48 observações e 4 variáveis, em que

trat Fator de níveis numéricos. Tratamento aplicado para verificar a incidência de Colletotrichum.

bloc Fator de 3 níveis quantitativos, usado para controle local

cult Cultivar de feijão.

nota Variável reposta, nota atribuída pelos avaliadores para a incidência de Colletotrichum.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (pg 45)

Examples

RamalhoTb3.6

Largura de ascos Colletrotrichum lindemuthianum

Description

Experimento referente a largura dos ascos de três isolados do fungo Colletotrichum lindemuthianum. 348 RamalhoTb7.1

Format

```
data.frame com 90 observações e 3 variáveis, em que amostra Número identificador da amostra. isol Isolados do fungo (A, B e C). larg Largura dos ascos dos isolados.
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (pg 48)

Examples

RamalhoTb7.1

Volume de Madeira em Progenies de Eucalipto

Description

Pesquisa sobre avaliação de progênies de *Eucaliptus camaldulensis*, referente ao volume de madeira por árvore, cujos dados foram obtidos pela V. \& M. Florestal Ltda. Experimento realizado em blocos casualizados.

Format

```
Um data. frame com 180 observações e 4 variáveis, em que prog Progênie de Eucaliptus camaldulensis. rept Número inteiro que indica o número da parcela com árvores de cada progênie. plant Inteiro que representa as árvores no parcela. vol Volume de madeira por árvore, medido em {\rm m}^3 \times 10^4
```

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras, MG: UFLA. (Tabela 7.1, pág 102).

RamalhoTb8.12 349

Examples

RamalhoTb8.12

Producao Media de Graos de Cafe-cereja

Description

Experimento que estudou a produção média de grãos de café-cereja, obtidos por Mendes (1994), em função da progênie em 3 anos. Foi utilizado o delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 120 observações e 4 variáveis, em que

prog Fator que distingue as progênies do cultivar de café Icatu.

ano Fator de 3 níveis, colheitas realizadas em anos sucessivos.

bloc Fator de 4 níveis que são os blocos no experimento, possivelmente os mesmo blocos e unidades experimentais em todos os anos, usado para controle local.

prod Produção média de grãos de café-cereja, em kg/parcela.

Source

Ramalho, M. A. P., Ferreira, D. F., Oliveira, A. C. (2005). Experimentação em Genética e Melhoramento de Plantas (2th ed.). Lavras: UFLA. (pág. 128)

Mendes, A. N. G. Avaliação de Metodologias Empregadas na Seleção de Progênies do Cafeeiro (Coffea arabica L.) no estado de Minas Gerais. Lavras: UFLA, 1994. 167p.

350 RamosAnC1

Examples

```
library(lattice)
data(RamalhoTb8.12)
str(RamalhoTb8.12)
ftable(with(RamalhoTb8.12,
            tapply(prod,
                   list(ano = ano, prog = prog, bloc = bloc),
                   FUN = identity)))
xyplot(prod ~ ano | prog, data = RamalhoTb8.12,
       jitter.x = TRUE, type = c("p", "a"),
       as.table = TRUE, layout = c(NA, 2),
       strip = strip.custom(strip.names = TRUE,
                            var.name = "Progênie", sep = " "),
       xlab = "Ano de colheita",
       ylab = expression("Produção"~(kg~parcela^{-1})))
aggregate(prod ~ prog, data = RamalhoTb8.12,
         FUN = function(x) \{ c(mean = mean(x), var = var(x)) \})
```

RamosAnC1

Temperatura do oleo de misturadores

Description

Conjunto de dados da temperatura do óleo de misturadores, com 25 amostras de tamanho 8 de um processo metalúrgico.

Format

```
Um data. frame com 200 observações e 2 variáveis, em que amostra Número da amostra. oleo Temperatura ddo óleo (em °C ).
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 133).

RamosAnC2 351

Examples

```
data(RamosAnC1)
library(qcc)
obj <- qcc.groups(RamosAnC1$oleo, RamosAnC1$amostra)
qcc(obj, type = "xbar", nsigmas = 3, xlab = "Amostra", ylab =
    "Temperatura média", title = " ")</pre>
```

RamosAnC2

Teor de sodio em um processo quimico

Description

Conjunto de dados do teor de sódio (Na) em 25 amostras de tamanho 5 de um processo químico.

Format

```
Um data. frame com 125 observações e 2 variáveis, em que amostra Número da amostra. sodio Teor do sódio.
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 134).

```
data(RamosAnC2)
library(qcc)
obj <- qcc.groups(RamosAnC2$sodio, RamosAnC2$amostra)
qcc(obj, type = "xbar", nsigmas = 3, ylab = "Média amostral", xlab = "Amostra", title = "")</pre>
```

352 RamosAnC6

RamosAnC4

Processo produtivo de canetas

Description

Conjunto de dados de um processo produtivo de canetas, com 34 amostras de tamanhos diferentes.

Format

```
Um data. frame com 34 observações e 3 variáveis, em que amostra Número da amostra. tamamostra Tamanho da amostra. naoconf Número de canetas não conformes na amostra.
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 135).

Examples

```
data(RamosAnC4)
library(qcc)
qcc(RamosAnC4$naoconf, sizes = RamosAnC4$tamamostra, type = "p",
    xlab = "Amostra", ylab = "Número de canetas não conformes", title = "")
```

RamosAnC6

Processo de fabricacao de panelas

Description

Conjunto de dados de um processo de fabricação de panelas, com 30 amostras com tamanhos diferentes.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que amostra Número da amostra. tamamostra Tamanho da amostra de panelas avaliadas. naoconf Número de não conformidades nas panelas.
```

RamosAnC7 353

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 136).

Examples

```
data(RamosAnC6)
library(qcc)

qcc(RamosAnC6$naoconf, sizes = RamosAnC6$tamamostra, type = "u",
   ylim = c(0,2.5), xlab = "Amostra", ylab = "Número de não
   conformidades em panelas", title = "")
```

RamosAnC7

Processo quimico

Description

Conjunto de dados de um processo químico com o pH da água, e pH do cloreto de potássio em 30 amostras de tamanho 1.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que amostra Número da amostra. phagua pH da água. pholore pH do cloreto de potássio.
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 137).

```
data(RamosAnC7)
library(qcc)
qcc(RamosAnC7$phagua, type="xbar.one",
    xlab = "Amostra", ylab = "Ph da água",
    title = "")
```

354 RamosAnC8

```
qcc(RamosAnC7$phclore, type="xbar.one",
  xlab = "Amostra", ylab = "Ph do cloreto",
  title = "")
```

RamosAnC8

Teor de elementos quimicos

Description

Conjunto de dados de teor de elementos químicos resultantes de análises de laboratório em 30 amostras unitárias.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 8 variáveis, em que amostra Número da amostra.

magnes Teor do magnésio.

ferro Teor do ferro.

fosfor Teor do fósforo.

potass Teor do potássio.

calcio Teor do cálcio.

aluminio Teor do alumínio.

vanad Teor do vanádio.
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 138).

```
data(RamosAnC8)
library(qcc)
qcc(RamosAnC8$magnes, type="xbar.one",
    xlab = "Amostras", ylab = "Teor do magnésio",
    title = "")
qcc(RamosAnC8$ferro, type="xbar.one",
    xlab = "Amostras", ylab = "Teor do ferro",
    title = "")
```

RamosTb2.5 355

RamosTb2.5

Resistencia a ruptura de garrafas

Description

Distribuição de frequências para as resistências à ruptura de 100 garrafas de refrigerante de um litro.

Format

```
Um data. frame com 9 observações e 2 variáveis, em que
```

forca Resistência das garrafas.

freq Frequências observadas para as resistências.

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 29).

Examples

RamosTb2.6

Resistencia a ruptura e peso de garrafas

Description

Resistência e peso de 25 garrafas.

Format

```
Um data. frame com 25 observações e 2 variáveis, em que forca Força de resistência à ruptura. peso Peso da garrafa (em gramas).
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pág. 30).

356 RamosTb2.7

Examples

RamosTb2.7

Processo de fundicao de magnesio

Description

Dados referente a um processo de fundição de magnésio, compreendendo a recuperação do metal e os valores do fluxo de regeneração adicionada.

Format

Um data. frame com 7 observações e 2 variáveis, em que

fluxo Fluxo de recuperação do metal no processo de fundição.

recupe Recuperação do metal.

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pág. 30).

RamosTb3.1 357

RamosTb3.1

Teor de fluor de um processo quimico

Description

Conjunto de dados sobre teor de flúor com 15 amostras de tamanho 5 de um processo químico.

Format

```
Um data. frame com 75 observações e 2 variáveis, em que amostra Número da amostra. fluor Teor de flúor.
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 38).

Examples

```
data(RamosTb3.1)
library(qcc)
obj <- qcc.groups(RamosTb3.1$fluor, RamosTb3.1$amostra)
qcc(obj, type = "xbar", nsigmas = 3, xlab =
    "Amostra", ylab = "Teor médio de fluor", title = "")</pre>
```

RamosTb4.1

Temperatura de eletrodos de carbono

Description

Conjunto de dados referente às temperaturas de eletrodos de carbono, com 25 amostras de tamanho 8, em um processo de fabricação de alumínio.

Format

```
Um data. frame com 75 observações e 2 variáveis, em que amostra Número da amostra. temperat Temperatura dos eletrodos de carbono (em ^{\circ}C ).
```

358 RamosTb5.2

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 56).

Examples

```
data(RamosTb4.1)
library(qcc)
obj <- qcc.groups(RamosTb4.1$temperat, RamosTb4.1$amostra)
qcc(obj, type = "xbar", nsigmas = 3, xlab = "Amostra", ylab =
    "Temperatura média", title = " ")</pre>
```

RamosTb5.2

Itens nao conformes no processo produtivo de ovos de galinha

Description

Número de ovos não conformes de um processo produtivo de ovos de galinha, com 30 amostras de tamanhos diferentes.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 3 variáveis, em que amostra Número da amostra. tamamostra Número de unidades amostradas. naoconf Número de ovos não conformes na amostra.
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 79).

RamosTb5.8 359

RamosTb5.8

Taxa de defeitos na fabricacao de copos de cristal

Description

Número de não conformidades em um processo de fabricação de copos de cristal, com amostras de tamanhos diferentes.

Format

```
Um data. frame com 26 observações e 3 variáveis, em que amostra Número da amostra. tamamostra Número de unidades amostradas. naoconf Número de não conformidades na amostra.
```

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 96).

Examples

RamosTb6.1

Densidade aparente de um processo de eletrodos

Description

Dados da densidade aparente de um processo de produtivo de eletrodos de carbono.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 2 variáveis, em que amostra Número da amostra. densi Densidade aparente (em g/cm^3 do eletrodo).
```

360 StorckEg2.3.5

Source

Ramos, E. M. L. S., et al.(2013). Controle Estatístico da Qualidade (1th ed.). Porto Alegre, RS: Bookman. (pg 106).

Examples

```
data(RamosTb6.1)
library(qcc)

qcc(RamosTb6.1$densi, type = "xbar.one",
    std.dev = "SD", nsigmas = 3, xlab = "Amostra", ylab = "Densidade",
    title = "")
```

StorckEg2.3.5

Rendimento de Cultivares de Alho

Description

Dados de um experimento no delineamento quadrado latino em que foram avaliados os rendimentos (t/ha) de quatro cultivares de alho. Na escolha do delineamento, o bloqueamento de linhas foi em razão da heterogeniedade da fertilidade entre as curvas de nível (cada curva igual a uma linha) e o bloqueamento de colunas foi devido à heterogeneidade entre os tamanhos dos bulbos de alho.

Format

Um data. frame com 16 observações e 4 variáveis, em que

- fila Fator que indica a fila ou curva nível, considerada para blocar a fertilidade do solo que muda entre as curvas de nível.
- col Fator que bloca o tamanho do bulbo de alho (florão, graudo, médio e miúdo) usado para o plantio.

trat Fator categórico que representa as cultivares de alho.

rend Rendimento, em toneladas por hectare.

Source

Storck, L., Garcia, B. C., Lopes, S. J., Estefanel, V. (2011). Experimentação Vegetal (3th ed.). Santa Maria, RS: UFSM. (Tabela 2.3.5, pág 63)

StorckTb101 361

Examples

StorckTb101

Grupo de Experimentos de Competicao de Cultivares de Milho

Description

Grupo de experimentos, avaliando 6 cultivres de milho, conduzidos em 4 locais (4 ambientes) da região central d Rio Grande do Sul, no delineamento de blocos ao acaso com 4 repetições. Foi avaliado o rendimento de grãos.

Format

Um data. frame com 96 observações e 4 variáveis, em que

loc Fator categórico que representa os locais (ambientes) de instalação dos experimentos.

cult Fator categórico que representa as cultivares de milho.

bloc Fator categórico que representa os blocos em cada um dos locais.

result Rendimento de grãos, em kg por parcela.

Source

Storck, L., Garcia, B. C., Lopes, S. J., Estefanel, V. (2011). Experimentação Vegetal (3th ed.). Santa Maria, RS: UFSM. (Tabela 101, pág. 182)

362 StorckTb56

StorckTb2

Peso das Plantas 30 apos a Semeadura

Description

Experimento referente ao peso das plantas aos 30 dias após a semeadura.

Format

```
data.frame com 20 observações e 3 variáveis, em que
```

trat Fator de níveis nominais que são os tratamento aplicados.

rep Número inteiro que identifica as repetições de cada tratamento.

peso Peso das plantas 30 dias após a semeadura.

Source

```
Storck, L., Garcia, B. C., Lopes, S. J., Estefanel, V. (2011). Experimentação Vegetal (3th ed.). Santa Maria, RS: UFMS. (Tabela 2, pág. 21)
```

Examples

StorckTb56

Experimento Bifatorial em Delineamento de Blocos Casualizados

Description

Resultados (kg/parcela) em um experimento bifatorial 3 × 4 no delineamento de blocos ao acaso.

StorckTb60 363

Format

```
Um data. frame com 48 observações e 4 variáveis, em que espec Fator de 3 níveis que representa espécies.

manejo Fator de 4 níveis que representa formas de manejo.

bloc Fator de 4 níveis que são os blocos.

result Resultados de produção (kg/parcela).
```

Source

```
Storck, L., Garcia, B. C., Lopes, S. J., Estefanel, V. (2011). Experimentação Vegetal (3th ed.). Santa Maria, RS: UFSM. (Tabela 56, pg 134)
```

Examples

StorckTb60

Experimento Bifatorial em Delineamento de Blocos Ao Acaso

Description

Resultados fictícios (kg/parcela) de um experimento bifatorial 4×3 , no delineamento de blocos ao acaso, com 4 repetições.

Format

```
Um data. frame com 48 observações e 4 variáveis, em que cult Fator categórico que representa 4 cultivares de milho. manejo Fator cetegórico que representa 3 formas de manejo. bloc Fator categórico que representa 4 blocos. result Resultados (kg/parcela) medido em cada parcela.
```

364 StorckTb67

Source

Storck, L., Garcia, B. C., Lopes, S. J., Estefanel, V. (2011). Experimentação Vegetal (3th ed.). Santa Maria, RS: UFSM. (Tabela 60, pág. 138)

Examples

StorckTb67

Efeito da Dose de NPK na Producao de Cultivares de Milho

Description

Resultados ficitícios (kg/parcela) de um experimento bifatorial 3×5 no delineamento de blocos ao acaso com 4 repetições.

Format

```
Um data. frame com 60 observações e 4 variáveis, em que cult Fator categórico que representa 3 cultivares de trigo. dose Fator métrico que representa 5 doses equidistantes de NPK, em kg ha<sup>-1</sup>. bloc Fator categórico que representa os blocos. prod Produção (kg parcela<sup>-1</sup>) nas unidades experimentais.
```

Source

```
Storck, L., Garcia, B. C., Lopes, S. J., Estefanel, V. (2011). Experimentação Vegetal (3th ed.). Santa Maria, RS: UFSM. (Tabela 67, pág. 144)
```

StorckTb74 365

Examples

StorckTb74

Epoca e Densidade de Semeadura na Producao de Milho

Description

Resultados ficitícios de um experimento fatorial 3×5 no delineamento de blocos ao acaso, com arranjo dos fatores em parcela subdividida, que estudou o efeito da época e densidade de semeadura na produção de milho. O fator época de semeadura foi casualizado às parcelas de cada bloco e a densidade de semeadura casualizado às subparcelas dentro de um mesmo nível de época de semeadura.

Format

```
Um data. frame com 75 observações e 4 variáveis, em que
```

epoc Fator categórico que representa 3 épocas de semeadura de milho.

dens Fator métrico que representa 5 densidades de semeadura: 30, 35, 40, 45 e 50 mil plantas ha^{-1} .

bloc Fator categórico que representa os blocos.

result Produção (kg/parcela).

Details

Este é um experimento que poderia ter sido feito em arranjo fatorial sem ser com parcelas subdivididas. No entanto, aumentaria o número de vizinhanças entre parcelas de época diferente já que a casualização seria de $3\times 5=15$ tratamentos em cada bloco. Isso iria complicar a semeadura mecanizada pois o trator iria manobrar sobre as parcelas da época 1 quando fosse semear as parcelas da época 2. Por essa razão o experimento em parcelas subdivididas é considerado. Não foi portanto uma verdadeira restrição de casualização (como acontece com camadas do solo ou tempo) mas sim uma dificuldade logística.

366 StorckTb8

Source

Storck, L., Garcia, B. C., Lopes, S. J., Estefanel, V. (2011). Experimentação Vegetal (3th ed.). Santa Maria, RS: UFSM. (Tabela 74, pág. 150 e Tabela 88, pág. 168)

Examples

StorckTb8

Experimento no Delimeamento Inteiramente Casualizado Com Um Fator

Description

Dados referentes a um experimento conduzido no delineamento inteiramente casualizado. Não há expicação prática para as variáveis do experimento.

Format

Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis, em que

trat Fator com seis níveis que representam os tratamentos aplicados.

rept Inteiro que representa as repetições de cada tratamento.

res Representa a variável resposta observada.

Source

Storck, L., Garcia, B. C., Lopes, S. J., Estefanel, V. (2011). Experimentação Vegetal (3th ed.). Santa Maria, RS: UFSM. (Tabela 8, pág. 33)

VieiraEx7.3

Examples

VieiraEx7.3

Experimento de um Fator em DIC com Numero Diferente de Repeticoes

Description

Dados de um experimento inteiramente ao acaso com número diferente de repetições.

Format

```
Um data. frame com 18 observações e 2 variáveis, em que tratamento Tratamento aplicado na unidade experimental. valor Valor da resposta medida nas unidades experimentais.
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (Exercício 7.3, pág. 85).

368 VieiraEx8.3

VieiraEx7.5

Experimento Com Um Fator e Repeticao Dentro dos Blocos

Description

Dados de um experimento em delineamento de blocos casualizados com repetição de tratamentos dentro dos blocos.

Format

```
Um data. frame com 12 observações e 3 variáveis, em que bloco Bloco ao qual a unidade experimental pertence. tratamento Tratamento aplicado nas unidades experimentais. valor Valor da resposta medida na unidade experimental.
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (Exercício 7.5, pág. 85).

Examples

VieiraEx8.3

Experimento Em Blocos Casualizados Com Repeticoes Nos Blocos

Description

Dados de um experimento em delineamento em blocos casualizados com repetições dos tratamentos dentro dos blocos.

VieiraPg50.1 369

Format

```
Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis, em que trat Fator categóricos de 4 níveis que são os tratamentos aplicados. bloco Fator categórico com 2 níveis que são os blocos do experimento. valor Valor observado da resposta de cada unidade experimental.
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (Exercício 8.3, pág. 102).

Examples

VieiraPg50.1

Experimento em Delineamento Inteiramente Casualizado

Description

Experimento em delineamento inteiramente casualizado que estudou o efeito de um fator de 5 níveis categóricos em uma resposta na escala dos números inteiros.

Format

```
Um data. frame com 30 observações e 2 variáveis, em que trat Fator categórico de 5 níveis. resp Variável resposta em números inteiros.
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (pág. 50, exercício 2).

370 VieiraPg50.2

Examples

VieiraPg50.2

Calibracao de Voltrimetros

Description

Num laboratório são usados quatro voltímetros diferentes. Para verificar se estes estão igualmente calibrados, mediu-se a mesma força constante de 100 volts 5 vezes com cada voltímetro.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 2 variáveis, em que voltim Fator categórico de 4 níveis que representa o voltímetro usado. voltagem Voltagem obtida com os voltímetros na força constante de 100 volts.
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (pág. 50, Exercício 4).

VieiraPg57.1 371

VieiraPg57.1

Dados de um Experimento em Blocos Casualizados

Description

Resultados de um experimento em delineamento de blocos casualizados que estudou o efeito de um fator de 3 níveis categóricos sobre uma variável resposta representada na escala dos números inteiros.

Format

```
Um data. frame com 12 observações e 3 variáveis, em que trat Fator categórico 3 níveis. bloc Fator de 5 níveis, usado para controle local. resp Variável resposta em números inteiros.
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (pág. 57, exercício 3).

Examples

VieiraPg57.2

Peso de Ratos em Funcao da Idade

Description

Os dados referem-se ao peso de 3 ratos medidos 5 vezes dos 30 aos 46 dias de idade. Para fazer análise dos dados, pode-se considerar que os ratos são os blocos e que a idade é o fator de interesse.

VieiraTb4.1

Format

```
Um data. frame com 15 observações e 3 variáveis, em que rato Número do rato. idade Fator de 5 níveis, da idade dos ratos em dias. peso Peso em gramas.
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (pág. 57, exercício 4).

Examples

VieiraTb4.1

Producao de Variedades de Milho

Description

Experimento que mediu a produção, em kg/100 m⁻²), de 4 variedades de milho em um delineamento inteiramente casualizado.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 2 variáveis, em que varied Fator categórico de 4 níveis que indica as variedades de milho. prod Produção de milho, medida em kg/100~\text{m}^2).
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (pág 44, tabela 4.1).

VieiraTb5.3

Examples

VieiraTb5.3

Producao de Variedades de Milho

Description

Experimento da produção de milho de 4 diferentes variedades em um delineamento de blocos casualizados.

Format

```
Um data. frame com 20 observações e 3 variáveis, em que varied Fator de níveis nominais que indicam a variedade do milho. bloc Fator de 5 níveis, usado para controle local. prod Produção de milho em kg/100 m².
```

Source

```
Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (pág. 53, tabela 5.3).
```

374 VieiraTb7.7

VieiraTb7.2

Numeros de Ovos de Poedeiras em Funcao do Estilo Musical

Description

Dados que refere-se ao número de ovos por poedeira 35 dias após o início do experimento em função do estilo musical do som ambiente: música sertaneja (a), música clássica (b) e música popular (c).

Format

```
Um data. frame com 16 observações e 2 variáveis, em que musica Estilo musical do som ambiente no qual ficavam as poedeiras. ovos Número de ovos aos 35 dias após o início do experimento.
```

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (Tabela 7.2, pág. 74).

Examples

VieiraTb7.7

Teste Sobre Conhecimento em Funcao da Fonte de Informação

Description

Dados referentes às notas dos alunos em um teste de conhecimento segundo a fonte de informação (tratamento).

Format

Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis, em que

bloco Fator categórico que identifica o bloco ao qual a observação pertence. Os blocos controlam para a faixa de idade dos alunos.

fonte Fator categórico que representa a fonte de informação a qual o aluno teve acesso. nota Nota do aluno no teste.

VieiraTb8.5

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (Tabela 7.7, pág. 81; Tabela 8.2, pág. 94).

Examples

VieiraTb8.5

Numero de Itens Produzidos Em Funcao do Tipo de Maquina

Description

Os dados advém de um experimento no qual foram comparados cinco tipos de máquinas, operadas por três diferentes operadores (blocos). O objetivo era verificar a suspeita de que o tipo de máquina usada na fabricação de determinado item tem efeito sobre a quantidade de itens produzidos por dia em uma fábrica.

Os operadores foram tomados como blocos, pois já se sabia que existia diferença entre eles. Cada um deles trabalhou quatro dias em cada máquina (sorteadas aleatóriamente) e ao final de cada dia obteve-se a quantidade de itens produzidos por operador.

Format

Um data. frame com 60 observações e 3 variáveis, em que

maquina Fator categórico com 5 níveis que representa os tipos de máquinas.

bloco Fator categóricos com 3 níveis que representa os operadores.

qtd Quantidade de itens produzidos por dia.

Source

Vieira, S. (1999). Estatística experimental (2th ed.). São Paulo, SP: Atlas. (Tabela 8.5, pág. 98).

376 ZimmermannTb10.15

Examples

ZimmermannTb10.15

Adubacao Apos Pastagem em Cultivares de Arroz

Description

Dados de um experimento conduzido em faixas, no delineamento de blocos ao acaso, para testar o efeito da aplicação de adubos em arroz após pastagem no qual foram utilizadas três cultivares. Nesta tabela constam os dados de de produção de arroz, em kg ha⁻¹, de duas dessas cultivares.

Format

Um data. frame com 24 observações e 4 variáveis

bloco Fator de níveis categóricos que identifica o bloco ao qual a observação pertence.

adub Fator de níveis métricos que identifica a quantidade de adubação aplicada. Os níveis estão codificados na escala natural e não na escala real.

geno Fator de níveis cateóricos que identifica o genótipo de arroz.

prod Produção de arroz em kg ha^{−1}.

Details

A formulação da adubação empregada no ensaio de cultivar de arroz teve a seguinte composição

Adub	N	P_2O_5	K_2O	Micros	Zn
1	6	30	27	45	2
2	12	60	54	90	4
3	18	90	81	135	6

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 10.15, pág. 210)

ZimmermannTb10.20 377

Examples

ZimmermannTb10.20

Nitrogenio, Irrigacao e Preparo do Solo para Feijoeiro

Description

Dados de um experimento conduzido em faixas, no delineamento de blocos ao acaso, com duas repetições e parcelas divididas. Se testaram, nas faixas horizontais, as lâminas de água aplicada em irrigação por aspersão, nas faixas verticais as formas de preparo de solo e nas subparcelas, doses de nitrogênio. Os dados são de massa de 100 grãos de feijão, sem unidade de medida.

Format

Um data. frame com 72 observações e 5 variáveis

lam Fator de níveis categóricos que identifica a lâmina de água aplicada ou intensidade de irrigação.

nit Fator de níveis categóricos que identifica a dose de nitrogênio aplicada.

solo Fator de níveis categóricos que identifica a forma de preparação do solo.

bloco Fator de níveis categóricos que identifica o bloco.

massa Massa de 100 grãos de feijão, sem unidade de medida.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 10.20, pág 213)

```
library(lattice)
data(ZimmermannTb10.20)
str(ZimmermannTb10.20)
```

378 ZimmermannTb10.6

ZimmermannTb10.6

Doses de Fungicida para Brusone na Cultura do Arroz

Description

Dados de um experimento com dois fatores, em delineamento de parcelas divididas em blocos ao acaso. O experimento avaliou o efeito de 3 doses do fungicida Fongorene (0, 400 e 800 gramas por 100 kg) em cultivares de arroz. Mediu-se a percentagem de área foliar lesionada por brusone em cinco datas, e depois calculou-se a área sob a curva do progresso da doença (ASCPD). Os dados estão transformados em logaritmo.

Format

Um data. frame com 27 observações e 4 variáveis

cult Fator categórico que indica a cultivar do arroz.

bloco Fator categórico que identifica o bloco ao qual a observação pertence.

dose Fator métrico que representa a dose usada do fungicida, em gramas por hectare.

ascpd Logarítimo da área sob a curva de progresso da doença.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 10.6, pág. 201)

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb10.6)

str(ZimmermannTb10.6)

xyplot(ascpd ~ dose, groups = cult, data = ZimmermannTb10.6,
```

ZimmermannTb10.9 379

```
type = c("p", "a"), xlab = expression("Doses de inseticida"\sim(g\sim100\simkg\sim{-1})), ylab = "Logaritmo da área sob a curva de progresso da doença")
```

ZimmermannTb10.9

Epoca de Plantio e Manejo de Inseticida em Cultivares de Arroz

Description

Dados de um em delineamento de blocos completos ao acaso, em parcelas subdivididas. O experimento avaliou o efeito de 2 épocas de plantio e aplicação (ou não) do inseticida Fipronil em três cultivares de arroz. As épocas de plantio foram implantadas nas parcelas principais, o inseticida nas subparcelas e os genótipos nas sub-parcelas. Os resultados são dados de peso de 100 espiguetas de arroz, em gramas.

Format

Um data. frame com 48 observações e 5 variáveis, em que

epoca Fator de níveis categóricos que indica a época do plantio.

inset Fator de níveis numéricos que representa a aplicação (1) ou não (0) de Fipronil.

genot Fator de níveis nominais que identifica o genótipo de arroz.

bloco Fator de níveis nominais que identifica o bloco ao qual a observação pertence.

peso Peso de 100 espiguetas de arroz, em gramas.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 10.9, pág. 205)

380 ZimmermannTb11.1

ZimmermannTb11.1

Espacamento e Densidade de Plantio na Producao de Arroz

Description

Dados de um experimento fatorial 2^3 , com confundimento total da interação dupla. O ensaio foi conduzido em dois blocos ao acaso de tamanho 4 dentro de quatro repetições, em que cada uma continha um par de blocos (8 parcelas). Os fatores estudados foram: densidades de plantio de 50 e 90 sementes por metro, espaçamentos entre linhas de 35cm e 50cm e fator presença ou ausência de adubação nitrogenada em cobertura. A variável resposta é a produtividade de grãos, em kg ha⁻¹.

Format

Um data. frame com 32 observações e 4 variáveis, em que

rept Fator categórico que identifica a repetição. Cada repetição contém um par de blocos de tamanho 4.

bloco Fator de níveis categóricos que identifica o bloco em cada repetição.

densi Fator codificado que representa a densidade de plantio (50 e 90).

espac Fator codificado que representa o espaçamento entre as linhas de semeadura (35 e 50 cm).

adub Fator codificado que indica a presença ou não de adubação nitrogenada (1 e 0).

prod Produção de arroz, em kg ha $^{-1}$.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 11.1, pág. 221)

See Also

ZimmermannTb11.7. Os ensaios ZimmermannTb11.1 e ZimmermannTb11.7 possuem os mesmos valores observados da resposta e fatores estudados, o que muda é a estrutura de confundimento utilizada, com modificação do tamanho dos blocos para que isso fosse ilustrado. O primeiro tem 2 blocos de tamanho 4 em cada repetição e o segundo tem 4 blocos de tamanho 2. Essa modificação dos dados é artificial e foi feita para fins didáticos. Não se deve alterar o delineamento de dados reais para conduzir as análises.

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb11.1)

str(ZimmermannTb11.1)

xyplot(prod ~ factor(densi) | factor(adub), groups = espac,
```

ZimmermannTb11.10 381

ZimmermannTb11.10

Espacamento Entre Linhas e Densidade no Plantio de Feijao

Description

Dados de um experimento fatorial 3^2 , com a cultura do feijoeiro testando espaçamento entre linhas de plantio (0.45, 0.6 e 0.75 m) e densidade de plantio (7, 10 e 13 sementes por metro). Os dados se referem à cultivar Jalo Precoce. Adotou-se o delineamento de blocos ao acaso com confundimento parcial de 2 graus de liberdade da interação densidade com espaçamento. Os resultados são de altura de plantas, em centímetros.

Format

Um data. frame com 36 observações e 6 variáveis

rept Fator categórico que identifica a repetição. Cada repetição tinha 3 blocos de tamanho 3.

bloco Fator categórico que identifica o bloco em cada repetição.

espac Fator de níveis codificados que identifica o espaçamento utilizado (0.45, 0.6 e 0.75 m).

dens Fator de níveis codificados que identifica a densidade de plantio utilizada (7, 10 e 13 sementes por metro).

altura Altura de plantas, em cm.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (pg 231)

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb11.10)

str(ZimmermannTb11.10)

ftable(xtabs(~espac + dens + rept, data = ZimmermannTb11.10))
ftable(xtabs(~espac + dens + interaction(rept, bloco),
```

382 ZimmermannTb11.13

ZimmermannTb11.13

Absorcao e Translocacao de Zinco em Arroz de Terras Altas

Description

Dados de um experimento fatorial 3^3 , com confundimento parcial de 2 graus de liberdade da interação dupla. O estudo é sobre a absorção e translocação de zinco em arroz de terras altas sob a influência de fósforo e calcário num delineamento de blocos ao acaso organizado em repetições. Utilizou-se o grupo Z de Yates para fazer o confundimento. Os dados são de produção de grãos, em kg ha $^{-1}$.

Format

Um data. frame com 81 observações e 6 variáveis, em que

rept Fator categórico que identifica as repetições. Cada repetição tem 3 blocos de tamanho 9.

bloco Fator de níveis categóricos que identifica os blocos em cada repretição.

zinco Fator de níveis codificados que indica o nível de zinco aplicado: $0, 5 e 10 \text{ kg ha}^{-1}$.

fosf Fator de níveis codificados que indica o nível de fósforo aplicado: $0, 50 \text{ e } 100 \text{ kg ha}^{-1}$.

calc Fator de níveis codificados que indica o nível de calcário aplicado: 0, 1.5 e 3 kg ton ha⁻¹.

prod Produtividade de grãos, em kg ha⁻¹.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 11.13, pág. 234)

```
library(lattice)
data(ZimmermannTb11.13)
str(ZimmermannTb11.13)
```

ZimmermannTb11.19 383

ZimmermannTb11.19 Produtividade de arroz irrigado em ensaio fatorial com confundimento

Description

Dados de um experimento fatorial 2⁵, com confundimento da interação de quinta ordem. Estudouse o efeito dos cinco principais problemas da cultura: controle de invasoras, adubação, irrigação, controle de doenças e cultivar. A interação de quarta ordem (5 fatores) foi confundida com blocos. Os dados da produtividade do arroz estão em kg/ha.

Format

Um data. frame com 32 observações e 7 variáveis, em que

bloc Fator categórico que identifica o bloco.

irri Fator codificado que representa a irrigação: permanente e interminentente.

adub Fator codificado que representa a adubação: 30 e 60 kg de N ha⁻¹.

cult Fator codificado que representa a cultivar de arroz: IAC 435 e IR 841-63-5-I-9-33.

doen Fator codificado que representa o controle das doenças: sem controle e controle com aplicação de Manzate.

inva Fator codificado que representa o controle das plantas invasoras: aplicação de Stan F-34 e Ronstar.

prod Produtividade de arroz irrigado (kg ha^{-1}).

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 11.19, pág. 237)

384 ZimmermannTb11.7

Examples

```
library(lattice)
library(latticeExtra)
data(ZimmermannTb11.19)
str(ZimmermannTb11.19)
ftable(xtabs(~irri + cult + adub + doen + inva,
             data = ZimmermannTb11.19))
useOuterStrips(
   xyplot(prod ~ factor(irri) | factor(inva) + factor(doen),
           data = ZimmermannTb11.19,
           groups = interaction(cult, adub, sep = ":"),
           type = c("p", "a"),
           xlab = "Irrigação"
           ylab = expression("Produtividade"~(kg~ha^{-1})),
           auto.key = list(title = "Cultivar:Adubação",
                           cex.title = 1.1,
                           columns = 4)),
    strip = strip.custom(strip.names = TRUE,
                         var.name = "Invasora"),
    strip.left = strip.custom(strip.names = TRUE,
                              var.name = "Doença"))
```

ZimmermannTb11.7 Espacamento, Densidade e Nitrogenio na Producao de Arroz

Description

Dados de um experimento fatorial 2^3 , com confundimento de duas das interações simples. Referemse à produtividade de grãos, em kg ha $^{-1}$. O ensaio foi conduzido em 4 blocos ao acaso de tamanho 2 dentro de quatro repetições, em que cada uma continha 4 blocos (8 parcelas). Os fatores foram: densidades de plantio de 50 e 90 sementes por metro, espaçamentos entre linhas de 35cm e 50cm e fator presença ou ausência de adubação nitrogenada em cobertura.

Format

Um data. frame com 32 observações e 7 variáveis

rept Fator categórico que identifica a repetição. Cada repetição contém quatro blocos de tamanho 2.

bloco Fator de níveis categóricos que identifica o bloco em cada repetição.

dens Fator codificado que representa a densidade de plantio (50 e 90).

espac Fator codificado que representa o espaçamento entre as linhas de semeadura (35 e 50 cm).

adub Fator codificado que indica a presença ou não de adubação nitrogenada (1 e 0).

prod Produção de arroz, em kg ha^{−1}.

ZimmermannTb12.1 385

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 11.7, pág 226)

See Also

ZimmermannTb11.1. Os ensaios ZimmermannTb11.1 e ZimmermannTb11.7 possuem os mesmos valores observados da resposta e fatores estudados, o que muda é a estrutura de confundimento utilizada, com modificação do tamanho dos blocos para que isso fosse ilustrado. O primeiro tem 2 blocos de tamanho 4 em cada repetição e o segundo tem 4 blocos de tamanho 2. Essa modificação dos dados é artificial e foi feita para fins didáticos. Não se deve alterar o delineamento de dados reais para conduzir as análises.

Examples

ZimmermannTb12.1

Produtividade de Graos de Arroz Irrigado

Description

Dados do Ensaio 1 de um experimento em DIC, que estudou a produtividade de grãos de arroz em lavoura conduzida com inundação contínua durante todo o ciclo. O experimento teve seis repetições e sete tratamentos.

Format

Um data. frame com 42 observações e 3 variáveis

geno Fator de níveis nominais. Tratamento aplicado em arroz irrigado.

386 ZimmermannTb12.13

rept Número inteiro que identifica as repetições de cada tratamento. prod Produção de grãos de arroz irrigado. A unidade de medida não é conhecida.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (pg 249)

Examples

ZimmermannTb12.13

Proporcao de Insetos Infectados

Description

Dados do ensaio 1 de um experimento em DBC que estudou a patogenicidade de fungos ao percevejo do grão de arroz. A testemunha sem infecção (1) era o tratamento comum entre os dois experimentos. Os dados se referem à proporção de percevejos infectados, medida transformada pelo arco seno da raiz quadrada da proporção.

Format

Um data. frame com 35 observações e 3 variáveis

trat Fator de níveis nominais. Tratamento aplicado em arroz.

bloco Número inteiro que identifica o bloco da observação.

asinprop Arco seno da raíz quadrada $(\arcsin(\sqrt{p}))$ da proporção (em radianos) de insetos infectados.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tab 12.13, pág 255)

ZimmermannTb12.14 387

Examples

ZimmermannTb12.14

Proporcao de insetos infectados

Description

Dados do ensaio 2 de um experimento em DBC que estudou a patogenicidade de fungos as percevejo do grão de arroz. A testemunha sem infecção (1) era o tratamento comum entre os dois experimentos. Os dados se referem à proporção de percevejos infectados, transformada pelo arco seno da raiz quadrada da proporção.

Format

Um data. frame com 35 observações e 3 variáveis

trat Fator de níveis nominais. Tratamento aplicado em arroz.

bloco Número inteiro que identifica o bloco da observação.

asinprop Arco seno da raíz quadrada $(\arcsin(\sqrt{p}))$ da proporção (em radianos) de insetos infectados.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (pg 255)

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb12.14)
```

388 ZimmermannTb12.19

ZimmermannTb12.19

Produtividade de feijao em ensaio de competicao de cultivares

Description

Dados do ensaio 1 de um experimento em DBC de competição de cultivares de feijão do grupo preto. Este ensaio foi realizado no município de Senador Canedo (GO). Houveram três cultivares testemunhas e mais seis em cada ensaio. Cada experimento foi conduzido no período de inverno, sob irrigação por aspersão. Os dados são relativos à produtividade de grãos, em kg/ha.

Format

```
Um data. frame com 36 observações e 3 variáveis cult Fator de níveis nominais. Identifica a cultivar de feijão. bloco Número inteiro que identifica o bloco da observação. prod Produtividade de grãos em kg \mathrm{ha}^{-1}.
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 12.19, pág 258)

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb12.19)

str(ZimmermannTb12.19)

xyplot(prod ~ cult, data = ZimmermannTb12.19,
        groups = bloco, type = "b",
        xlab = "Tratamentos",
        ylab = "Produtividade de grãos",
        scales = list(x = list(rot = 90)))
```

ZimmermannTb12.2 389

ZimmermannTb12.2

Estudo sobre produtividade de graos de arroz irrigado

Description

Dados do Ensaio 2 de um experimento em DIC, que estudou a produtividade de grãos de arroz em lavoura conduzida com inundação contínua até a fase de diferenciação do primórdio floral e drenada após esta fase. O experimento teve seis repetições e sete tratamentos.

Format

Um data. frame com 42 observações e 3 variáveis

geno Fator de níveis nominais. Genótipo do arroz irrigado.

rept Número inteiro que identifica as repetições de cada tratamento.

prod Produção de grãos de arroz irrigado. A unidade de medida não é conhecida.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 12.2, pág 249)

390 ZimmermannTb12.26

ZimmermannTb12.20

Produtividade de Graos de Cultivares de Feijao

Description

Dados do ensaio 2 de um experimento em DBC de competição de cultivares de feijão do grupo preto. Este ensaio foi realizado no município de Santo Antonio de Goiás (GO). Houveram três cultivares testemunhas e mais seis em cada ensaio. Cada experimento foi conduzido no período de inverno, sob irrigação por aspersão. Os dados são relativos à produtividade de grãos, em kg/ha.

Format

```
Um data. frame com 36 observações e 3 variáveis cult Fator de níveis nominais. dentifica a cultivar de feijão. bloco Número inteiro que identifica o bloco da observação. prod Produtividade de grãos em kg \mathrm{ha}^{-1}.
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (pg 258)

Examples

ZimmermannTb12.26

Produtividade de Arroz para Resistencia a Insetos

Description

Ensaio 1 de um experimento em DQL, que avaliou a resistência a insetos em seis cultivares de arroz, sendo uma delas comum ao ensaio 2. Os dados são de produtividade de espiguetas, em gramas.

ZimmermannTb12.27 391

Format

Um data. frame com 36 observações e 4 variáveis

linha Fator de níveis numéricos. Indica em que linha do quadrado a unidade experimental está. **coluna** Fator de níveis numéricos. Indica em que coluna do quadrado a unidade experimental está. **cult** Indica a cultivar.

prod Produção de espiguetas, em gramas.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (pg 261)

Examples

```
library(lattice)
library(reshape)
data(ZimmermannTb12.26)
str(ZimmermannTb12.26)
cast(ZimmermannTb12.26, linha ~ coluna, value = "cult")
cast(ZimmermannTb12.26, linha ~ coluna, value = "prod")
levelplot(prod ~ linha + coluna,
          data = ZimmermannTb12.26, aspect = "iso",
          panel = function(x, y, z, subscripts, ...) {
             panel.levelplot(x, y, z, subscripts = subscripts, ...)
              panel.text(x, y, ZimmermannTb12.26$cult[subscripts],
                         cex = 0.8)
              panel.text(x, y, z, pos = 1)
          })
xyplot(prod ~ cult, data = ZimmermannTb12.26, type = c("p", "a"),
      xlab = "Cultivares",
      ylab = expression("Produtividade de espiguetas"~(g)))
```

ZimmermannTb12.27 Produtividade de Arroz para Resistencia a Insetos

Description

Ensaio 2 de um experimento em delineamento quadrado latino, que avaliou a resistência a insetos em seis cultivares de arroz, sendo uma delas comum ao ensaio 1. Os dados são de produtividade de espiguetas, em gramas.

392 ZimmermannTb12.32

Format

Um data. frame com 36 observações e 4 variáveis

linha Fator de níveis nominais. Indica em que linha do quadrado latino a unidade experimental está.

coluna Fator de níveis nominais. Indica em que coluna do quadrado latino a unidade experimental está.

cult Fator de níveis nominais que representam as cultivares de arroz.

prod Produção de espiguetas, em gramas.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 12.27, pág 262)

Examples

```
library(lattice)
library(reshape)
data(ZimmermannTb12.27)
str(ZimmermannTb12.27)
cast(ZimmermannTb12.27, linha ~ coluna, value = "cult")
cast(ZimmermannTb12.27, linha ~ coluna, value = "prod")
levelplot(prod ~ linha + coluna,
          data = ZimmermannTb12.27, aspect = "iso",
          panel = function(x, y, z, subscripts, ...) {
              panel.levelplot(x, y, z, subscripts = subscripts, ...)
              panel.text(x, y, ZimmermannTb12.27$cult[subscripts],
                         cex = 0.8)
              panel.text(x, y, z, pos = 1)
          })
xyplot(prod ~ cult, data = ZimmermannTb12.27, type = c("p", "a"),
       xlab = "Cultivares",
       ylab = expression("Produtividade de espiguetas"~(g)))
```

ZimmermannTb12.32

Competicao de Cultivares de Feijao

Description

Dados de um estudo em delineamento de blocos completos com quatro repetições. O experimento foi um ensaio de competição de cultivares e linhagens de feijão, em cultivos irrigado e de sequeiro. São apresentadas na tabela a média nos ensaios irrigados, nos de sequeiro e geral.

ZimmermannTb12.33 393

Format

```
Um data. frame com 13 observações e 4 variáveis geno Fator de níveis nominais. Identifica o genótipo repetição da observação. irrigados Médias nos ensaios irrigados. sequeiro Médias nos ensaios de sequeiro. geral Média geral.
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 12.32, pág 264)

Examples

ZimmermannTb12.33 Competicao de Cultivares de Feijao

Description

Dados de um estudo em delineamento de blocos completos com quatro repetições. O experimento foi um ensaio de competição de cultivares e linhagens de feijão, em cultivos irrigado e de sequeiro. São apresentadas na tabela o total nos ensaios irrigados, nos de sequeiro e geral.

Format

```
Um data. frame com 13 observações e 4 variáveis geno Fator de níveis nominais. Identifica o genótipo repetição da observação. irrigados Totais nos ensaios irrigados. sequeiro Totais nos ensaios de sequeiro. geral Total geral.
```

394 ZimmermannTb12.7

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 12.33, pág 265)

Examples

ZimmermannTb12.7

Area Sob a Curva do Progresso de Brusone

Description

Dados do ensaio 1 de um experimento que avaliou as cultivares para a área foliar atacada por brusone (*Pyricularia Orizae* L.) em diferentes datas e se calculou área sob a curva do progresso da doença. Este primeiro experimento foi semeado na densidade de oitenta sementes por metro. Os dados foram transformados por logaritmo natural, procurando-se uma maior homogeneização das variâncias.

Format

Um data. frame com 18 observações e 3 variáveis

cult Fator de níveis nominais. Indica a cultivar.

bloco Número inteiro que identifica o bloco da observação.

aacpd Logaritmo natural da área sob a curva de progresso da doença. A unidade de medida não é conhecida.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 12.7, pág 251)

ZimmermannTb12.8 395

Examples

ZimmermannTb12.8

Area Sob a Curva do Progresso de uma doenca

Description

Dados do ensaio 1 de um experimento que avaliou as cultivares para a área foliar atacada por brusone (*Pyricularia Orizae* L.) em diferentes datas e se calculou área sob a curva do progresso da doença. Este primeiro experimento foi semeado na densidade de duzentas sementes por metro. Os dados foram transformados por logaritmo natural, procurando-se uma maior homogeneização das variâncias.

Format

Um data. frame com 18 observações e 3 variáveis

cult Fator de níveis nominais. Indica a cultivar.

bloco Número inteiro que identifica o bloco da observação.

aacpd Logaritmo natural da área sob a curva de progresso da doença. A unidade de medida não é conhecida.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (pg 252)

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb12.8)
```

396 ZimmermannTb13.1

ZimmermannTb13.1

Indice de Area de Folhar e Idade das Plantas

Description

Em um plantio de feijão com a cultivar Jalo Precoce foram coletadas plantas em dias sequenciais (Idades), e o índice de área foliar (IAF) foi medido.

Format

 $Um\ \mathsf{data.frame}\ com\ 8\ observações\ e\ 5\ variáveis$

idade Variável métrica que a idade das plantas.

IAF Índice de área foliar.

x2 IAF elevada ao quadrado.

y2 Idade elevada ao quadrado.

xy Produto entre idade e IAF.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 13.1, pág 272)

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb13.1)
str(ZimmermannTb13.1)
splom(ZimmermannTb13.1, type = c("p", "smooth"))
```

ZimmermannTb14.3 397

ZimmermannTb14.3

Estande de Plantas e Produtividade de Cultivares de Feijao

Description

Dados de um ensaio de competição de cultivares de feijão onde foram registrados a produtivididade, bem como o estande por área útil, para sete cultivares de arroz. O experimento foi feito em delineamento de blocos completos ao acaso e a informação de estande foi medida para explicar parte da variação em produtividade das parcelas, já maior estande favorece maior produtividade.

Format

```
Um data. frame com 28 observações e 4 variáveis bloc Fator categórico que identifica os blocos. cult Fator categórico que identifica as cultivares de feijão. stand Estande de plantas na área útil da parcela. prod Produtividade, em kg \mathrm{ha}^{-1}
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 14.3, pág 293)

See Also

ZimmermannTb4.4 contém dados referentes ao mesmo ensaio, porém com mais cultivares e sem a informação de estande.

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb14.3)

str(ZimmermannTb14.3, {
    x <- with(ZimmermannTb14.3, {
        x <- 0.5 + 1 * x/max(x)
        L <- cbind(cex = fivenum(x), labels = fivenum(stand))
        return(list(cex = x, legend = L))
})

key <- list(
    title = "Stand", cex.title = 1.1, columns = 5,
    points = list(pch = 1, cex = cex$legend[, "cex"]),
    text = list(c(sprintf("%0.0f", cex$legend[, "labels"]))))</pre>
```

398 ZimmermannTb14.9

```
xyplot(prod ~ cult, data = ZimmermannTb14.3,
       type = c("p", "a"), cex = cex$cex,
       xlab = "Cultivares", ylab = "Produção", key = key)
xyplot(prod ~ cult, groups = bloc, data = ZimmermannTb14.3,
       type = "a", xlab = "Cultivares", ylab = "Produção",
       key = key,
       panel = function(x, y, subscripts, groups, ...) {
           panel.xyplot(x = x, y = y,
                        subscripts = subscripts,
                        groups = groups, ...)
           col <- trellis.par.get()$superpose.symbol$col[</pre>
                                       groups[subscripts]]
           panel.points(x = x, y = y, cex = cex$cex[subscripts],
                        col = col)
           panel.text(x = x, y = y, pos = 2, cex = 0.8,
                      labels = sprintf("%d", ZimmermannTb14.3$stand))
       })
```

ZimmermannTb14.9 Controle de Insetos na Produtividade de Graos de Arroz.

Description

Dados de um ensaio de controle de insetos/pragas na cultura do arroz. O experimento foi feito em delineamento quadrado latino 6×6 mas há uma um dado perdido (linha 6, coluna 2). Esta observação recebeu o valor NA.

Format

Um data. frame com 36 observações e 4 variáveis

linha Fator que indica a linha do quadrado latino.

coluna Fator que indica a coluna do quadrado latino.

inset Fator que indica o tratamento para controle de insetos.

prod Produção de grãos por área útil da parcela.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 14.9, pág. 297)

See Also

Dados do mesmo experimento, referente à variável de contagem número de perfilhos de arroz, estão disponíveis em ZimmermannTb5.15.

ZimmermannTb15.1 399

Examples

```
library(lattice)
data(ZimmermannTb14.9)
str(ZimmermannTb14.9)
# Indicadora de observação perdida/ausente.
is.na(ZimmermannTb14.9$prod)
levelplot(prod ~ linha + coluna,
          data = ZimmermannTb14.9, aspect = "iso",
          panel = function(x, y, z, subscripts, ...) {
            panel.levelplot(x, y, z, subscripts = subscripts)
            panel.text(x, y,
                       labels = ZimmermannTb14.9$inset[subscripts],
            panel.text(x, y, sprintf("%0.1f", z), pos = 1,
                       col = is.na(z[subscripts]) + 1)
          })
xyplot(prod ~ inset,
       data = na.omit(ZimmermannTb14.9),
       type = c("p", "a"),
       xlab = "Inseticidas",
       ylab = "Produção")
```

ZimmermannTb15.1 Producao de Perfilhos por Planta em Funcao de 4 Fatores

Description

Dados de um ensaio fatorial fracionado 2^{4-1} , em blocos ao acaso. O experimento mediu o número médio de perfilhos por planta. Os quatro fatores estudados foram: cultivar, calcário, gesso e fósforo. Para os fatores abióticos, o nível baixo correspondeu à não aplicação do insumo e para as cultivares, a IAC 47. O nível 1 correspondeu a: cultivar IAC 165, 5000 kg ha $^{-1}$ de calcário, 1500 kg ha $^{-1}$ de gesso e kg ha $^{-1}$ de fósforo.

Format

```
Um data. frame com 24 observações e 3 variáveis bloc Fator categórico que representa os blocos. cult Fator de níveis codificados que representa as cultivares: IAC 47 e IAC 165. calc Fator codificado que representa as doses de calcário: 0 e 5000 kg ha^{-1}. gess Fator codificado que representa as doses de gesso: 0 e 1500 kg ha^{-1}. p205 Fator codificado que representa as doses de fósforo: 0 e 50 kg de \rm P_2O_5 ha^{-1}. perf Número médio de perfilhos por planta.
```

400 ZimmermannTb15.10

Details

Apesar de ter sido um experimento feito em blocos, não foi utilizado confundimento bom blocos, pois todos os blocos tiveram a mesma fração do fatorial (a fração complementar não foi utilizada).

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (pg 306)

Examples

ZimmermannTb15.10

Adubação NPK na Produção de Arroz

Description

Dados de produção de grãos em terras altas, em kg ha $^{-1}$. Este é um ensaio contendo apenas uma repetição de um fatorial fracionado correspondente a 1/5 de um 5^3 .

Format

Um data. frame com 25 observações e 3 variáveis, em que

- N Fator codificado que representa a dose de nitrogênio.
- P Fator codificado que representa a dose de fósforo.
- K Fator codificado que representa a dose de potássio.

```
prod Produção de grãos, kg ha<sup>-1</sup>.
```

ZimmermannTb15.4 401

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 15.10, pág. 314)

Examples

ZimmermannTb15.4

Fatorial Fracionado para Estudo da Adubacao em Arroz

Description

Dados de um ensaio com fração 1/3 de um fatorial 3³, conduzido em blocos ao acaso. O estudo é sobre a absorção e translocação de zinco em arroz de terras altas sob a influência de fósforo e calcário. Os níveis dos fatores eram de 0, 5 e 10 kg ha⁻¹ para o zinco, 0, 50 e 100 kg ha⁻¹ para o fósforo e 0, 1.5 e 3 ton ha⁻¹ para o calcário. Os dados são de produção de grãos, em kg ha⁻¹.

Format

Um data. frame com 27 observações e 3 variáveis

bloco Fator de níveis categóricos que identifica os blocos.

zinco Fator de níveis codificados que indica o nível de zinco aplicado: 0, 5 e 10 kg ha⁻¹.

fosf Fator de níveis codificados que indica o nível de fósforo aplicado: 0, 50 e 100 kg ha⁻¹.

calc Fator de níveis codificados que indica o nível de calcário aplicado: 0, 1.5 e 3 kg ton ha⁻¹.

prod Produtividade de grãos, em kg ha⁻¹.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 15.4, pág. 309)

402 ZimmermannTb16.1

See Also

Estes dados são na realiadade uma adaptação dos dados em ZimmermannTb11.13 pois referem-se ao conjunto dos 3 blocos (do total de 9) continham a combinação 000 de zinco, fósforo e cálcio.

Examples

ZimmermannTb16.1

Analise de Composicao do Solo Aluviais

Description

Dados de análise de solos aluviais, que apresentaram pH abaixo de sete, referentes à associação existente entre teor de matéria orgânica no solo (porcentagem) com disponibilidade de fósforo (mg kg^{-1}). A amostra tem apenas sete observações.

Format

```
Um data. frame com 7 observações e 7 variáveis, em que origem Fator de níveis nominais que identifica o local de origem da amostra de solo. mo Matéria orgânica no solo (%). fosf Disponibilidade de fósforo no solo (mg kg<sup>-1</sup>). pmo Posto da váriavel mo. pfosf Posto da váriavel fosf.

No Indica o número de pares de postos concordantes.

No Indica o número de pares de postos discordantes.
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 16.1, pág. 327)

ZimmermannTb16.10 403

Examples

```
data(ZimmermannTb16.1)
str(ZimmermannTb16.1)
mean(ZimmermannTb16.1$mo)
mean(ZimmermannTb16.1$fosf)
with(ZimmermannTb16.1, {
    cbind(pmo = rank(mo), pfosf = rank(fosf))
})
```

ZimmermannTb16.10

Numero de Colmos Atacados por Elasmopalpus

Description

Experimento realizado em delineamento quadrado latino 6 *times* 6. Os dados são referentes ao número de colmos atacados por *Elasmopalpus lignosellus* L. em plantas de arroz. São apresentados na tabela também os respectivos postos de cada dado.

Format

Um data. frame com 36 observações e 5 variáveis

linha Fator categórico que representa as linhas do quadrado latino.

coluna Fator categórico que representa as colunas do quadrado latino.

trat Fator que representa o tratamento aplicado.

colmos Número de colmos atacados por E. lignosellus.

posto Posto correspondente ao número de colmos atacados de cada unidade experimental ($6 \times 6 = 36$).

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 16.10, pág. 357)

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb16.10)
str(ZimmermannTb16.10)

ZimmermannTb16.10$posto <- rank(ZimmermannTb16.10$colmos)</pre>
```

404 ZimmermannTb16.3

```
levelplot(colmos ~ linha + coluna,
          data = ZimmermannTb16.10, aspect = "iso",
          panel = function(x, y, z, subscripts, ...) {
              panel.levelplot(x, y, z, subscripts = subscripts)
              trat <- ZimmermannTb16.10$trat[subscripts]</pre>
              posto <- ZimmermannTb16.10$posto[subscripts]</pre>
              panel.text(x, y, labels = trat, pos = 3)
              panel.text(x, y,
                          labels = sprintf("%0.1f (%0.1f)",
                                           z, posto),
                          pos = 1)
          })
xyplot(colmos ~ trat, data = ZimmermannTb16.10,
       type = c("p", "a"),
       ylab = "Número de colmos atacados",
       xlab = "Tratamento")
```

ZimmermannTb16.3 Teores de Materia Organica de Solos de Varzea

Description

Teores de matéria orgânica de solos aluviais e gely húmicos.

Format

```
Um data. frame com 14 observações e 2 variáveis, em que solo Tipo de solo, sendo A - aluviais e B - gley húmicos. mo Teor de matéria orgânica do solo (%).
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 16.3, pág. 337)

```
# Postos.
rank(ZimmermannTb16.3$mo)
aggregate(mo ~ solo, data = ZimmermannTb16.3, FUN = mean)
```

ZimmermannTb16.4 405

ZimmermannTb16.4

Hastes Mortas de Arroz por Elasmopalpus lignosellus L.

Description

Dados de um experimento em delineamento inteiramente casualizado que estudou cultivares de arroz, em casa de vegetação. Os dados são referentes ao número de hastes mortas por *Elasmopalpus lignosellus* por parcela. Cada cultivar foi repetida três vezes.

Format

```
Um data. frame com 9 observações e 3 variáveis cult Fator categórico que identifica as cultivares de arroz. nmort Número de hastes mortas por Elasmopalpus lignosellus por parcela. posto Posto da váriavel nmort.
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 16.4, pág. 341)

Examples

ZimmermannTb16.5

Numero de Dias para Floracao de Cultivares de Arroz

Description

Experimento realizado em delineamento em blocos completos ao acaso, utilizando oito cultivares de arroz irrigado. Os dados são referentes ao número de dias até a floração das plantas de arroz, uma variável do tipo tempo até o evento/desfecho. São apresentados na tabela também os respectivos postos de cada dado, a fim de facilitar a aplicação do teste de Friedman (teste não paramétrico).

406 ZimmermannTb16.5

Format

Um data. frame com 24 observações e 4 variáveis, em que

bloco Fator categórico que indica o bloco.

cult Fator categórico que indica a cultivar.

dias Número total de dias até a floração das plantas.

posto Posto corresponden ao número de dias de cada cultivas dentro de cada bloco. O posto pode ser calculado com a função rank.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 16.5, pág 347)

```
library(lattice)
data(ZimmermannTb16.5)
str(ZimmermannTb16.5)
# Como calcular o posto no R.
p <- by(data = ZimmermannTb16.5,</pre>
        INDICES = ZimmermannTb16.5$bloco,
        FUN = function(dataset) {
            dataset$posto <- rank(dataset$dias)</pre>
            return(dataset)
        })
ZimmermannTb16.5 <- do.call(rbind, p)</pre>
rownames(ZimmermannTb16.5) <- NULL</pre>
xyplot(dias + posto ~ cult, outer = TRUE, groups = bloco,
       data = ZimmermannTb16.5, jitter.x = TRUE,
       scales = list(y = list(relation = "free"),
                     x = list(rot = 90)),
       xlab = "Cultivares", ylab = "",
       strip = strip.custom(factor.levels = c("Dias para floração",
                                                "Posto")))
xyplot(posto ~ dias, data = ZimmermannTb16.5,
       xlab = "Dias para floração", ylab = "Posto",
       jitter.y = TRUE)
```

ZimmermannTb16.8 407

ZimmermannTb16.8 Dias para Floracao de Cultivares de Arroz em um Reticulado Quadrado

Description

Experimento realizado em delineamento reticulado quadrado 5×5 , com três repetições. Os dados são referentes ao número de dias até a floração das cultivares de arroz de terras altas. São apresentados na tabela também os respectivos postos de cada dado, segundo a metodologia definida no teste de Durbin.

Format

Um data. frame com 75 observações e 5 variáveis, em que

rept Fator categórico que representas as repetições de blocos. Cada repetição contém 5 blocos de tamanho 5 e uma repetição de cada cultivar.

bloco Fator que identifica os blocos dentro de cada repetição.

cult Fator que representa as cultivares.

dias Número total de dias até a floração.

posto Posto correpondente ao número de dias para floração das cultivares dentro dos blocos.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 16.8, pág. 353)

See Also

Os dados de produção de arroz do mesmo ensaio estão disponíveis em ZimmermannTb7.1.

408 ZimmermannTb3.12

ZimmermannTb3.12

Dados de materia seca em plantas

Description

Experimento em DIC que estudou a produção de matéria seca em plantas de arroz, em gramas. No experimento foram utilizados cinco vasos para cada um de quatro tratamentos e três plantas para cada vaso (parcela).

Format

Um data. frame com 75 observações e 4 variáveis

solo Fator de níveis nominais representados por inteiros. Indica o tipo de solo aonde o arroz foi plantado.

planta Fator de níveis numéricos que identifica as plantas dentro dos vasos.

vaso Fator de níveis numéricos que identifica os vasos de cada tratamento.

prod Produção de matéria seca das plantas, em gramas.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Table 3.12, pág 62)

```
library(lattice)

data(ZimmermannTb3.12)

str(ZimmermannTb3.12)

xtabs(~solo + vaso, data = ZimmermannTb3.12)
```

ZimmermannTb3,2.1 409

ZimmermannTb3.2.1 Adubacao nitrogenada na Cultura do Arroz

Description

Dados de um experimento em DIC que visa estudar a adubação nitrogenada no arroz irrigado, com 4 tratamentos e 8 repetições. A resposta observada foi a produção de grãos de arroz irrigado, em kg ha⁻¹.

Format

Um data, frame com 24 observações e 3 variáveis adub Fator de níveis nominais. Indica a adubação aplicada ao arroz irrigado, rept Número inteiro que identifica as repetições de cada tratamento. prod Produção de grãos de arroz irrigado em kg ha⁻¹.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (pg 54)

410 ZimmermannTb3.5

ZimmermannTb3.5

Fracionamento da Adubacao na Producao de Graos de Arroz Irrigado

Description

Dados de um estudo sobre adubação nitrogenada na cultura do arroz irrigado. Foram testadas quatros formas de aplicação do adubo fazendo o fracionamento das quantidades em diferentes épocas. O experimento foi instalado em delineamento inteiramente casualizado com 8 repetições.

Format

Um data. frame com 32 observações e 3 variáveis

trat Fator de níveis categóricos que representa as formas de adubação: 1 = 80 kg/ha no plantio, 2 = 40 kg/ha 40 dias no plantio após a emergência (DAE), 3 = 13.2 kg/ha no plantio e 66.8 kg/ha aos 40 DAE, e 4 = 13.2 kg/ha no plantio e 33.4 kg/ha aos 40 e 60 DAE.

rept Inteiro que identifica as repretições de uma forma de adubação.

prod Produção de grãos de arroz irrigado (ka ha⁻¹).

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 3.5, pág. 54)

ZimmermannTb4.11 411

ZimmermannTb4.11

Alturas Medias de Perfilhos

Description

Dados de um ensaio com dez genótipos, quatro blocos e cinco amostras por parcela, tomadas ao acaso, das alturas dos perfilhos, medidos em cm.

Format

```
Um data. frame com 200 observações e 4 variáveis

geno Fator de níveis nominais. Identifica o genótipo da planta.

bloco Número inteiro que identifica o bloco da observação.

amostra Fator de níveis numéricos. Identifica à qual amostra pertence a observação.

alt Altura de perfilhos (cm).
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 4.11, pág 79)

412 ZimmermannTb4.4

ZimmermannTb4.4

Competicao de Cultivares de Feijao

Description

Dados de um ensaio de competição de cultivares, em blocos completos ao acaso, da produção de grãos de feijão em kg/ha. O experimento teve quinze tratamentos (cultivares e/ou linhagens) e quatro blocos.

Format

```
Um data. frame com 60 observações e 3 variáveis cult Fator de níveis nominais. Cultivar de feijão. bloco Número inteiro que identifica o bloco da observação. prod Produção de grãos de feijão (ka ha^{-1}).
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 4.4, pág 72)

ZimmermannTb5.11 413

ZimmermannTb5.11

Proporcao de hastes sobreviventes ao ataque de insetos

Description

Experimento em delineamento quadrado latino onde foram tomadas quatro amostras em cada uma das parcelas (tipo de inseticida) no que diz respeito ao número total de hastes e número de hastes mortas por cupim (*Sinthermes* sp.) e lagarta elasmo (*Elasmopalpus* sp.). Com base nestes números, a proporção de hastes sobreviventes ao ataque de insetos foi calculada.

Format

Um data. frame com 484 observações e 5 variáveis

linha Fator de níveis nominais. Indica em que linha do quadrado latino em que está a unidade experimental.

coluna Fator de níveis nominais. Indica em que coluna do quadrado latino a unidade experimental está

inset Fator de níveis nominais. Indica o inseticida aplicado.

amostra Fator de níveis numéricos. Identifica a amostra em cada unidade experimental.

prop Proporção de hastes sobreviventes ao ataque de insetos. O Só é conhecida a proporção amostral. Não são conhecidos o númerador (número hastes sobreviventes) e denominador (total de hastes avaliadas).

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 5.1, pág 101)

414 ZimmermannTb5.15

ZimmermannTb5.15

Numero de Perfilhos em Arroz em Funcao de 6 Tratamentos

Description

Esperimento conduzido pelo pesquisador Evane Ferreira, em Santo Antônio de Goiás, em 1998. O estudo avaliou o número de perfilhos de arroz em função de 6 tratamentos (não mencionados) arranjados em um delineamento quadrado latino.

Format

Um data. frame com 36 observações e 4 variáveis, em que

linha Fator categórico que representa as linhas do quadrado latino.

coluna Fator categórico que representa as colunas do quadrado latino.

trat Fator categórico que representa os tratamentos estudados.

perf Número de perfilhos de arroz.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 5.15, pág. 107)

ZimmermannTb5.2 415

ZimmermannTb5.2

Producao de Graos de Genotipos de Arroz

Description

Experimento em delineamento quadrado latino cujo objetivo foi medir a resposta em produtividade de um grupo de oito genótipos de arroz ao ataque inicial de pragas.

Format

Um data. frame com 64 observações e 4 variáveis

linha Fator de níveis nominais. Indica em que linha do quadrado latino a unidade experimental está.

coluna Fator de níveis nominais. Indica em que coluna do quadrado latino a unidade experimental está.

geno Fator de níveis nominais que representam os genótipos de arroz em estudo.

prod Produção de arroz, em kg ha $^{-1}$.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 5.2, pág 92)

```
library(lattice)
library(reshape)
data(ZimmermannTb5.2)
str(ZimmermannTb5.2)
cast(ZimmermannTb5.2, linha ~ coluna, value = "geno")
cast(ZimmermannTb5.2, linha ~ coluna, value = "prod")
levelplot(prod ~ linha + coluna,
          data = ZimmermannTb5.2, aspect = "iso",
          panel = function(x, y, z, subscripts, ...) {
              panel.levelplot(x, y, z, subscripts = subscripts)
              panel.text(x, y, ZimmermannTb5.2$geno[subscripts],
                         pos = 3)
              panel.text(x, y, sprintf("\%0.1f", z), pos = 1)
          })
xyplot(prod ~ geno, data = ZimmermannTb5.2, type = c("p", "a"),
       xlab = "Genótipos de arroz",
```

416 ZimmermannTb7.1

```
ylab = expression("Produção de arroz"~(kg~ha^{-1})))
```

ZimmermannTb7.1

Ensaio de Competicao de Cultivares em Reticulado Quadrado

Description

Experimento feito pelos pesquisadores Orlando Peixoto Moraes, Emilio da Maia de Castro e Flavio Breseghello, da Embrapa Arroz e Feijão, na fazenda Capivara em Santo Antônio de Goiás. O delineamento reticulado quadrado 5×5 acomodou 25 cultivares, cada uma repetida 3 vezes. Foi medida a produção das cultivares.

Format

Um data. frame com 75 observações e 4 variáveis, em que

rept Fator categórico que identifica os grupos de blocos que formam uma repetição. Cada repetição tem 5 blocos de tamanho 5.

bloc Fator categórico que identifica os blocos dentro das repetições.

cult Fator categórico que representa as cultivares de arroz.

prod Produção de arroz, kg ha⁻¹.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 7.1, pág. 136)

ZimmermannTb7.4 417

ZimmermannTb7.4

Producao de Graos de Arroz em Ensaio Reticulado Retangular

Description

Dados de um estudo sobre competição de cultivares e linhagens de arroz irrigado quanto a produtividade. O experimento foi conduzido em ensaio em reticulado retangular 5×6 (blocos de tamanho 5, 6 blocos por repetição), com três repetições.

Format

```
Um data. frame com 90 observações e 3 variáveis, em que
```

rept Fator categórico que representa as repetições do experimento. Cada repetições tem 6 blocos de tamanho 3, perfazendo 30 parcelas, uma para cada uma das cultivares/linhagens estudadas.

bloco Fator categórico que indentifica os blocos.

cult Fator categórico que identifica as cultivares/linhagens em competição.

prod Produção de grãos de arroz irrigado (ka ha⁻¹).

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 7.4, pág. 140)

418 ZimmermannTb8.5

ZimmermannTb8.5

Producao de Graos de Feijao em Delineamento de Blocos Aumentos de Federer

Description

Dados de um estudo em desenho de blocos aumentados de Federer, com total de dezoito blocos, cada um com quatro testemunhas (1 a 4), e 12 linhagens, num total de 216 linhagens. Os dados são de apenas 10 dos blocos, contendo 9 parcelas em cada um, 4 delas sendo testemunhas e as 5 restantes são linhagens. A resposta medida foi a produção de grãos de feijão em kg ha⁻¹.

Format

Um data. frame com 90 observações e 3 variáveis, em que

bloc Fator categórico que identifica os blocos do experimento. Cada bloco tem tamanho 9.

linh Fator categórico que identifica as linhagens do experimento. A linhagens identificas de 1 a 4 são as testemunhas.

prod Produção de grãos de feijão (ka ha⁻¹).

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 8.5, pág. 158)

ZimmermannTb9.13 419

ZimmermannTb9.13

Materia Seca de Feijao em Fatorial 3x3

Description

Dados de um estudo em ensaio fatorial 3 *times* 3, considerando três níveis de densidade de solo e três doses microelementos. Cada vaso continha três plantas de arroz e, adicionalmente aos microelementos, foi feita adubação com 4 g por vaso de formulado 5-30-15. Os dados são de matéria seca de feijão, em escala logarítmica. O experimento foi instalado em delineamento de blocos casualizados.

Format

Um data. frame com 27 observações e 4 variáveis, em que

micro Fator de níveis métricos que são as doses de microelementos (FTE-BR-12) aplicado ao solo (g vaso⁻¹).

dens Fator de níveis métricos que é densidade do solo na qual foram cultivadas as plantas (g dm⁻¹). rept Inteiro que identifica as repetições de cada cela experimental.

imseca Logaritimo decimal da matéria seca das plantas de feijão.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 9.13, pág 179)

420 ZimmermannTb9.17

ZimmermannTb9.17

Epoca de Aplicacao de NK na Producao de Graos de Arroz

Description

Dados de um estudo em ensaio fatorial 3×3 , referentes à produção de grãos de arroz, em kg ha $^{-1}$. O delineamento é o de blocos completos ao acaso, com três repetições. Foram testados os efeitos do nitrogênio, potássio e épocas de aplicação destes elementos na produtividade da soca do arroz irrigado.

Format

```
Um data. frame com 81 observações e 5 variáveis, em que epoc Fator categórico que representa a época de aplicação dos nutrientes. pota Fator categórico que representa a dose de potássio aplicada. nitr Fator categórico que representa a dose de nitrogênio aplicada. bloc Fator categórico que representa os blocos do experimento. Os blocos tinham tamanho 3^3 = 27. prod Produção de grão de arroz em (kg ha^{-1}).
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 9.17, pág. 182)

ZimmermannTb9.22 421

ZimmermannTb9.22

Fungicidas e Polimero na Infeccao de Fusarium em Sementes

Description

Resultados de um experimento fatorial com tratamentos adicionais $3\times3+2$ que estudou o número de sementes infectadas por fusaruim em função aplicação de fungicidas às sementes e do uso associado de um polímero depois do fungicida ou misturado a ele. Os dois tratamentos adicionais era a aplicação isolada do polímero e uma testemunha sem qualquer tratamento. O experimento foi instalado em delineamento inteiramente casualizado.

Format

Um data. frame com 55 observações e 4 variáveis, em que

trat Fator cetegórico que identifica as celas experimentais do fatorial com tratamentos adicionais.

fung Fator categórico que identifica os níveis dos fungicidas aplicados às sementes. Benlate, Captam e Derosal são os fungicidas. O polímero puro e uma testemunha também foram investigados.

aplic Fator categórico que indica a forma de aplicação do fungicida em relação ao polímero: antes do polímero, misturado com o polímero ou o fungicida puro.

nsi Número de sementes infectadas por fusarium de um total de 40 sementes.

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 9.22, pág. 188)

422 ZimmermannTb9.26

ZimmermannTb9.26

Epoca de Aplicacao de NK na Altura de Plantas

Description

Dados de um estudo em fatorial 3³, sobre adubação nitrogenada e potássica e suas épocas de aplicação. Os dados são referentes a altura de plantas no cultivo da soca de arroz irrigado. Dados referen-se apenas aos valores do primeiro bloco. Veja ZimmermannTb9.17.

Format

```
Um data. frame com 27 observações e 4 variáveis, em que epoc Fator categórico que representa a época de aplicação dos nutrientes. pota Fator categórico que representa a dose de potássio aplicada. nitr Fator categórico que representa a dose de nitrogênio aplicada. alt Altura das plantas (cm).
```

Source

Zimmermann, F. J. (2004). Estatística aplicada à pesquisa agrícola (1st ed.). Santo Antônio de Goiás, GO: Embrapa Arroz e Feijão. (Tabela 9.26, pág. 190)

ZimmermannTb9.26 423

```
strip.name = TRUE, var.name = "Época"),
strip.left = strip.custom(
  factor.levels = c("Nitrogênio", "Potássio")))
```

Index

*Topic AAS	FerreiraEg13.2, 167
BarbinEx1,36	FerreiraEg13.3, 168
DiasEg3.2, 124	MingotiAnA5, 200
DiasEg3.6, 125	*Topic AnaFat
DiasEg6.3, 129	MingotiAnA1, 197
DiasEx3.6.7, 139	MingotiAnA2, 198
DiasEx6.5.9, 141	*Topic BAF
RamalhoEx1.7,327	ZimmermannTb8.5, 418
*Topic ACC	*Topic CEQ
ManlyTb10.2, 188	EpprechtTb2.1, 147
ManlyTb10.4, 189	EpprechtTb2.3, 148
*Topic ASM	EpprechtTb5.2, 148
EpprechtTb5.2, 148	EpprechtTb5.4, 149
EpprechtTb5.4, 149	EpprechtTb5.5, 150
EpprechtTb5.5, 150	EpprechtTb5.6, 151
EpprechtTb5.6, 151	EpprechtTb5.9, 151
EpprechtTb5.9, 151	EpprechtTb6.10, 152
*Topic ASS	EpprechtTb6.12, 153
DiasEx6.5.10, 140	EpprechtTb6.4, 154
FariaEg2.9.5,160	EpprechtTb6.9, 154
RamalhoTb1.2,337	EpprechtTb7.5, 155
*Topic Afd	EpprechtTb8.12, 156
ManlyTb1.2, 184	EpprechtTb8.13, 156
*Topic AnaClust	EpprechtTb8.14, 157
ManlyTb1.4, 186	EpprechtTb8.15, 158
ManlyTb1.5, 187	EpprechtTb8.16, 158
ManlyTb9.7, 194	EpprechtTb8.2, 159
ManlyTb9.8, 195	EpprechtTb8.8, 160
MingotiTb6.1,206	RamosAnC1, 350
MingotiTb6.8,207	RamosAnC2, 351
*Topic AnaComp	RamosAnC4, 352
ManlyTb6.6, 192	RamosAnC6, 352
ManlyTb6.7, 193	RamosAnC7, 353
MingotiAnA3, 198	RamosAnC8, 354
MingotiAnA4, 199	RamosTb2.5, 355
MingotiAnA6, 201	RamosTb2.6, 355
MingotiTb3.10, 204	RamosTb2.7, 356
MingotiTb3.7, 206	RamosTb3.1, 357
*Topic AnaDisc	RamosTb4.1, 357

RamosTb5.2, 358	BarbinPg72,53
RamosTb5.8, 359	CostaTb6, 93
RamosTb6.1, 359	CostaTb7, 94
*Topic COV	CostaTb8, 95
BanzattoQd9.2.1,35	DemetrioTb7.1, 121
PimentelTb16.2.1,301	DiasEg11.1, 123
PimentelTb16.3.1,302	DiasEg6.2, 128
RamalhoEg13.2, 322	DiasEx10.4.10, 133
RamalhoEx13.1, 329	DiasEx10.4.6, 134
RamalhoEx13.2, 330	DiasEx10.4.8, 136
RamalhoEx13.3,331	DiasEx11.7.8, 137
RamalhoTb13.1, 341	DiasEx9.6.7, 144
RamalhoTb13.11, 342	Dinorah, 144
RamalhoTb13.13, 342	FariaQd12.5, 164
RamalhoTb13.15, 343	FariaQd14.3, 165
RamalhoTb13.6, 344	PimentelEg5.2, 278
ZimmermannTb14.3,397	PimentelEx5.8.4, 282
*Topic CP	PimentelEx5.8.5, 282
ManlyTb1.3, <u>185</u>	PimentelPg269, 287
ManlyTb6.7, 193	PimentelPg91, 290
Topic ClaHier	PimentelTb14.7.1, 300
DiasEg9.2, 131	PimentelTb16.2.1,30
Topic DBC	PimentelTb16.3.1, 302
BanzattoQd4.5.2, 16	PimentelTb17.3.1, 303
BanzattoQd4.7.1, 17	PimentelTb5.3.1, 308
BanzattoQd5.2.1, 18	RamalhoEg13.2,322
BanzattoQd5.3.1, 20	RamalhoEg4.7, 324
BanzattoQd5.5.1, 22	RamalhoEg7.8, 324
BanzattoQd6.2.2, 23	RamalhoEg8.1,325
BanzattoQd6.2.5, 24	RamalhoEg8.8,326
BanzattoQd6.3.4,25	RamalhoEx13.2, 330
BanzattoQd6.4.2, 26	RamalhoEx13.3,331
BanzattoQd7.3.1, 29	RamalhoEx4.2, 333
BanzattoQd $7.3.3,30$	RamalhoEx7.10, 334
BanzattoQd8.2.1,31	RamalhoEx8.2, 336
BanzattoQd8.3.1,32	RamalhoTb13.13, 342
BanzattoQd9.2.1,35	RamalhoTb13.6,344
BarbinEx13,37	RamalhoTb3.4, 347
BarbinEx14,38	RamalhoTb3.6,347
BarbinEx17, 40	RamalhoTb7.1, 348
BarbinEx8,42	RamalhoTb8.12, 349
BarbinEx9,43	StorckTb101, 361
BarbinPg114,46	StorckTb56, 362
BarbinPg125,47	StorckTb60, 363
BarbinPg137,48	StorckTb67, 364
BarbinPg156,49	VieiraEx7.5,368
BarbinPg167,50	VieiraEx8.3,368
BarbinPg177, 51	VieiraPg57.1,371

VieiraPg57.2,371	CostaTb4, 92
VieiraTb5.3, 373	DiasEg10.1, 121
VieiraTb7.7,374	DiasEg10.2, 122
VieiraTb8.5, 375	DiasEg5.1, 125
ZimmermannTb10.15	, 376 DiasEg5.3, 126
ZimmermannTb10.20	
ZimmermannTb10.6,	
ZimmermannTb10.9,	The state of the s
ZimmermannTb11.1,	
ZimmermannTb11.10	
ZimmermannTb11.13	
ZimmermannTb11.19	
ZimmermannTb11.7,	
ZimmermannTb12.13	
ZimmermannTb12.14	·
ZimmermannTb12.19	
ZimmermannTb12.20	·
ZimmermannTb12.32	·
ZimmermannTb12.33	
ZimmermannTb12.7,	
ZimmermannTb12.8,	
ZimmermannTb14.3,	
ZimmermannTb15.1,	3 ,
ZimmermannTb15.4,	•
ZimmermannTb4.11,	
ZimmermannTb4.4,4	
Topic DBI	RamalhoTb3.1,345
PimentelPg185, 285	StorckTb2, 362
PimentelTb10.3.1,	290 StorckTb74, 365
PimentelTb10.4.1,	291 StorckTb8, 366
PimentelTb10.6.1,	292 VieiraEx7.3,367
RamalhoEg11.10,31	
RamalhoEg11.13, 31	_
RamalhoEg11.4, 320	VieiraTb4.1,372
RamalhoTb11.1, 338	
RamalhoTb11.17, 33	9 ZimmermannTb12.1, 385
Topic DIC	ZimmermannTb12.2, 389
BanzattoQd3.2.1, 1	ZimmermannTb16.4, 405
BanzattoQd3.4.1,1	
BanzattoQd3.6.1, 1	
BanzattoQd3.7.1,1	5 ZimmermannTb3.2.1,409
BanzattoQd5.2.4, 1	9 ZimmermannTb3.5,410
BanzattoQd5.3.7, 2	1 ZimmermannTb9.22,421
BanzattoQd7.2.1, 2	8 *Topic DQL
BarbinEx18,41	BarbinPg104, 45
BarbinEx3, 42	DiasEg9.4, 132
BarbinPg25, 52	DiasEx9.6.10, 141
CostaEx5.7.3, 91	PimentelEg6.2, 279
	- '

PimentelEx6.6.3, 283	*Topic FAT3
PimentelTb6.3.1,308	BanzattoQd5.3.1, 20
PimentelTb9.3.1,316	BanzattoQd5.3.7, 21
StorckEg2.3.5, 360	BanzattoQd5.5.1, 22
ZimmermannTb12.26, 390	BarbinEx14, 38
ZimmermannTb12.27, 391	BarbinPg125,47
ZimmermannTb14.9,398	BarbinPg137,48
ZimmermannTb16.10, 403	DiasEx10.4.7, 135
ZimmermannTb5.11,413	Dinorah, 144
ZimmermannTb5.15,414	PimentelTb18.2.1, 305
ZimmermannTb5.2,415	PimentelTb7.2.1, 310
*Topic Dialelo	PimentelTb7.6.1, 311
RamalhoEg12.10, 321	PimentelTb7.8.1, 312
*Topic EF	PimentelTb7.9.1, 313
BanzattoQd6.4.2, 26	ZimmermannTb9.17, 420
ZimmermannTb10.15, 376	ZimmermannTb9.26,422
ZimmermannTb10.20,377	*Topic FATADI
*Topic EM	PimentelPg142, 284
ManlyTb11.3, 190	PimentelTb18.2.1, 305
ManlyTb11.5, 190	*Topic FAT
*Topic ER	ZimmermannTb11.1,380
PimentelTb14.5.1, 299	ZimmermannTb11.10,381
*Topic EWMA	ZimmermannTb11.13,382
EpprechtTb7.5, 155	ZimmermannTb11.19,383
*Topic FAT2	ZimmermannTb11.7,384
BanzattoQd5.2.1, 18	ZimmermannTb9.13,419
BanzattoQd5.2.4, 19	*Topic FRAC
BanzattoQd7.3.1, 29	ZimmermannTb15.1,399
BanzattoQd7.3.3,30	ZimmermannTb15.10,400
BarbinEx13, 37	ZimmermannTb15.4,401
BarbinEx16,39	$*$ Topic ${f GE}$
BarbinEx17, 40	BanzattoQd8.2.1,31
BarbinPg114,46	BanzattoQd8.3.1,32
CostaTb7, 94	BanzattoQd8.4.1,33
DiasEg10.1, <u>121</u>	BanzattoQd8.4.3,34
DiasEx10.4.10, 133	BarbinEx18,41
DiasEx10.4.8, 136	BarbinPg177, <u>51</u>
FariaQd11.4, <u>162</u>	DiasEg11.1, 123
FariaQd11.9, <u>163</u>	DiasEx11.7.9, 138
PimentelEg7.3, 280	PimentelPg142, 284
PimentelEg7.4,281	PimentelTb13.5.1, 297
PimentelTb14.7.1,300	PimentelTb17.3.1, 303
PimentelTb20.2.1, 306	PimentelTb17.4.1, 304
RamalhoEg13.2, 322	PimentelTb8.3.1, 314
StorckTb56, 362	RamalhoEg8.1,325
StorckTb60, 363	RamalhoEg8.8,326
StorckTb67, 364	RamalhoEx8.1,335
StorckTb74, 365	RamalhoEx8.2,336

PimentelTb9.3.1, 316
PimentelTb9.4.1, 317
StorckTb74, 365
ZimmermannTb10.6,378
*Topic REG
ZimmermannTb13.1,396
*Topic RLAS
PaulaEx3.7.14, 243
*Topic RL
DiasEx6.5.1, 139
DiasEx6.5.10, 140
DiasEx6.5.9, 141
FariaQd14.2, 165
PaulaEx3.7.15, 244
*Topic RM
CharnetApD.1,54
CharnetEg12.2,55
CharnetEg7.3, 58
CharnetEg9.2,59
CharnetEg9.4,60
CharnetEx11.2, 66
CharnetEx11.3, 66
CharnetEx2.11,68
CharnetEx2.15, 70
CharnetEx7.1,85
CharnetEx7.2,86
CharnetEx7.7,87
CharnetEx8.1,87
CharnetEx8.4,89
CharnetEx8.5, 90
DemetrioEx1.4.1.4,99
DemetrioEx5.4.2, 104
DemetrioEx6.5.2, 106
DemetrioTb1.4, 109
DemetrioTb1.5, 110
DemetrioTb10.2, 112
DemetrioTb3.5, 116
DemetrioTb3.6, 117
DemetrioTb5.1, 120
DiasEg7.1, 129
PaulaEx3.7.21, 248
RamalhoEx12.2, 328
RamalhoTb12.8, 340
*Topic RP
CharnetEx8.2,88
CharnetEx8.3,89
DemetrioEg7.7,96
DemetrioEx7.8.3, 106

CharnetEx8.2,88
CostaEx5.7.3, 91
DemetrioEx2.12.5, 103
DemetrioTb7.1, 121
*Topic SQL
PimentelTb14.4.1, 298
*Topic TODO
CostaEx5.7.2, 91
DemetrioEx1.4.1.5, 100
DemetrioEx2.12.15, 101
DemetrioEx2.12.16, 102
DemetrioTb1.6, 111
DemetrioTb2.10, 113
DemetrioTb2.11, 114
DemetrioTb2.12, 115
DemetrioTb2.9, 116
FerreiraEg3.4, 169
FerreiraEg5.1, 169
FerreiraEg6.3, 171
FerreiraEgo.3, 171
FerreiraEg7.4, 173
FerreiraEx10.11.9, 176
FerreiraEx3.8.5, 177
FerreiraEx3.8.5, 177 FerreiraEx7.4.1, 178
ManlyTb1.1, 183
MingotiTb2.1, 202
MingotiTb2.2, 203
MingotiTb3.1, 203
MingotiTb8.1, 208
PaulaEx1.13.20, 232
PaulaEx1.13.21, 232
PaulaEx1.13.22, 233
PaulaEx1.13.23, 234
PaulaEx1.13.24, 235
PaulaEx1.13.25, 236
ZimmermannTb16.3, 404
*Topic TS
CharnetEx2.14, 70
ManlyTb4.5, 191
*Topic agrupamento
FerreiraEx9.7.2, 180
*Topic amostra
BanzattoQd1.2.3, 12
CharnetEx1.5, 63
CharnetEx1.6,64
CharnetEx4.1,76
*Topic binarios
PaulaEg3.5.1, 219

PaulaEg3.5.2, 220	ZimmermannTb16.1,402
PaulaEg3.6.11a, 221	*Topic desbalanceado
PaulaEg3.6.9c, 222	BanzattoQd3.6.1, 14
PaulaTb3.12, 270	RamalhoEx4.1,332
*Topic binomial	ZimmermannTb14.9, 398
PaulaEx3.7.16, 245	*Topic dummy
PaulaEx3.7.22, 249	CharnetEx10.7, 65
PaulaEx3.7.23, 250	DemetrioTb1.5, 110
PaulaEx3.7.24, 251	DemetrioTb4.2, 118
PaulaEx3.7.25, 252	*Topic incompleto
ZimmermannTb9.22,421	Dinorah, 144
*Topic confundimento	*Topic manova
BanzattoQd5.5.1, 22	FerreiraEg8.1,174
BarbinPg137,48	FerreiraEx8.5.1, 179
PimentelTb7.6.1, 311	*Topic positivo-assimétrico
ZimmermannTb11.1, 380	PaulaEg2.4.2, 214
ZimmermannTb11.10,381	PaulaEg2.4.3, 215
ZimmermannTb11.13,382	PaulaEg2.5.2, 217
ZimmermannTb11.19, 383	PaulaEg2.8.1, 218
ZimmermannTb11.7, 384	PaulaEx2.10.15, 236
*Topic contagem	PaulaEx2.10.16, 237
BanzattoQd3.2.1, 12	PaulaEx2.10.17, 238
DiasEg5.1, 125	PaulaEx2.10.19, 239
DiasEx9.6.4, 142	PaulaEx2.10.20, 240
PaulaEg4.2.6, 223	PaulaTb2.1, 268
PaulaEg4.3.6, 224	PaulaTb2.6, 269
PaulaEx3.7.21, 248	*Topic positivos-assimétricos
PaulaEx4.6.15, 257	PaulaEx2.10.7, 241
PaulaEx4.6.17, 258	*Topic proporção
PaulaEx4.6.20, 259	ZimmermannTb12.13, 386
PaulaEx4.6.5, 260	ZimmermannTb12.14, 387
PaulaEx4.6.6, 261	*Topic quase-verossimilhança
PaulaEx4.6.7, 262	PaulaEg5.2.8a, 225
PaulaTb4.12, 272	PaulaEg5.2.8c, 227
PaulaTb4.14, 273	PaulaEg5.5.1, 228
PaulaTb4.2, 274	PaulaEg5.5.2, 229
PaulaTb4.7, 275	PaulaEg5.5.3, 230
PaulaTb4.9, 276	PaulaEx2.10.20, 240
PimentelTb7.9.1, 313	PaulaEx5.6.13, 263
RamalhoEx3.1,332	PaulaEx5.6.14, 264
RamalhoEx4.2,333	PaulaEx5.6.15, 265
RamalhoTb3.1,345	*Topic reticulado
ZimmermannTb16.10, 403	ZimmermannTb7.4,417
ZimmermannTb16.4,405	*Topic sensorial
ZimmermannTb5.15,414	MingotiTb3.5, 205
*Topic contrastes	*Topic sobrevivencia
BanzattoQd3.7.1, 15	ZimmermannTb16.5, 405
*Topic correlacao	ZimmermannTb16.8, 407
1	

*Topic superdispersão	BarbinPg125,47
PaulaEg4.3.6,224	BarbinPg137,48
PaulaEx4.6.15, 257	BarbinPg156,49
PaulaEx4.6.7, 262	BarbinPg167, <u>50</u>
PaulaTb4.7, 275	BarbinPg177, 51
PaulaTb4.9, 276	BarbinPg25, 52
*Topic superficie	BarbinPg72, 53
ZimmermannTb15.10,400	
*Topic variabilidade	Charnet (obras), 209
EpprechtTb2.2, 147	CharnetApD.1,54
	CharnetEg12.2, 55
Banzatto (obras), 209	CharnetEg4.2,56
BanzattoQd1.2.3, 12	CharnetEg5.2,56
BanzattoQd3.2.1, 12	CharnetEg6.4,57
BanzattoQd3.4.1, 13	CharnetEg7.3, 58
BanzattoQd3.6.1, 14	CharnetEg8.2,58
BanzattoQd3.7.1, 15	CharnetEg9.2,59
BanzattoQd4.5.2, 16	CharnetEg9.4, 60
BanzattoQd4.7.1, 17	CharnetEx1.17, 61
BanzattoQd5.2.1, 18	CharnetEx1.18, 62
BanzattoQd5.2.4, 19	CharnetEx1.20, 63
BanzattoQd5.3.1, 20	CharnetEx1.5, 63
BanzattoQd5.3.7, 21	CharnetEx1.6,64
BanzattoQd5.5.1, 22	CharnetEx10.7,65
BanzattoQd6.2.2, 23	CharnetEx11.2,66
BanzattoQd6.2.5, 24	CharnetEx11.3,66
BanzattoQd6.3.4, 25	CharnetEx2.10,67
BanzattoQd6.4.2, 26	CharnetEx2.11, 68
BanzattoQd7.2.1, 28	CharnetEx2.12, 69
BanzattoQd7.3.1, 29	CharnetEx2.13, 69
BanzattoQd7.3.3,30	CharnetEx2.14, 70
BanzattoQd8.2.1, 31	CharnetEx2.15, 70
BanzattoQd8.3.1, 32	CharnetEx2.8, 72
BanzattoQd8.4.1, 33	CharnetEx2.9, 73
BanzattoQd8.4.3, 34	CharnetEx3.1, 73
BanzattoQd9.2.1,35	CharnetEx3.3, 74
Barbin (obras), 209	CharnetEx3.4, 75
BarbinEx1, 36	CharnetEx3.9,75
BarbinEx10 (BarbinEx9), 43	CharnetEx4.1, 76
BarbinEx13, 37	CharnetEx4.10,77
BarbinEx14, 38	CharnetEx4.2,77
BarbinEx16, 39	CharnetEx4.8, 78
BarbinEx17, 40	CharnetEx5.1, 79
BarbinEx18, 41	CharnetEx5.10,79
BarbinEx3, 42	CharnetEx5.11, 80
BarbinEx8, 42	CharnetEx5.13,81
BarbinEx9, 43	CharnetEx5.3,81
BarbinPg104, 45	CharnetEx5.5,82
BarbinPg114,46	CharnetEx5.6,83

CharnetEx6.3,83	DemetrioTb4.5, 119
CharnetEx6.6,84	DemetrioTb5.1, 120
CharnetEx6.7, 85	DemetrioTb7.1, 121
CharnetEx7.1, 85	Dias (obras), 209
CharnetEx7.2, 86	DiasEg10.1, 121
CharnetEx7.7, 87	DiasEg10.2, 122
CharnetEx8.1, 87	DiasEg11.1, 123
CharnetEx8.2, 88	DiasEg3.2, 124
CharnetEx8.3, 89	DiasEg3.6, 125
CharnetEx8.4, 89	DiasEg5.1, 125
CharnetEx8.5, 90	DiasEg5.3, 126
Costa (obras), 209	DiasEg6.1, 127
CostaEx5.7.2, 91	DiasEg6.2, 128
CostaEx5.7.3, 91	DiasEg6.3, 129
CostaTb4, 92	DiasEg7.1, 129
CostaTb6, 93	DiasEg9.1, 130
CostaTb7, 94	DiasEg9.1, 130
CostaTb8, 95	DiasEg9.4, 132
COStarbo, 93	_
Date, <i>115</i>	DiasEx10.4.10, 133 DiasEx10.4.6, 134
Demetrio (obras), 209	DiasEx10.4.7, 135
DemetrioEg7.7,96	,
DemetrioEx1.4.1.1,97	DiasEx10.4.8, 136
DemetrioEx1.4.1.2, 98	DiasEx11.7.8, 137
DemetrioEx1.4.1.3, 98	DiasEx11.7.9, 138
DemetrioEx1.4.1.4, 99	DiasEx3.6.7, 139
DemetrioEx1.4.1.5, 100	DiasEx6.5.1, 139
DemetrioEx1.4.2, 101	DiasEx6.5.10, 140
DemetrioEx2.12.15, 101	DiasEx6.5.9, 141
DemetrioEx2.12.16, 102	DiasEx9.6.10, 141
DemetrioEx2.12.5, 102	DiasEx9.6.4, 142
	DiasEx9.6.6, 143
DemetrioEx5.4.2, 104	DiasEx9.6.7, 144
DemetrioEx5.4.5, 105	Dinorah, 144
DemetrioEx6.5.2, 106	[
DemetrioEx7.8.3, 106	Epprecht (obras), 209
DemetrioTb1.1, 107	EpprechtTb2.1, 147
DemetrioTb1.2, 108	EpprechtTb2.2, 147
DemetrioTb1.3, 108	EpprechtTb2.3, 148
DemetrioTb1.4, 109	EpprechtTb5.2, 148
DemetrioTb1.5, 110	EpprechtTb5.4, 149
DemetrioTb1.6, 111	EpprechtTb5.5, 150
DemetrioTb10.2, 112	EpprechtTb5.6, 151
DemetrioTb2.10, 113	EpprechtTb5.9, 151
DemetrioTb2.11, 114	EpprechtTb6.10, 152
DemetrioTb2.12, 115	EpprechtTb6.12, 153
DemetrioTb2.9, 116	EpprechtTb6.4, 154
DemetrioTb3.5, 116	EpprechtTb6.9, 154
DemetrioTb3.6, 117	EpprechtTb7.5, 155
DemetrioTb4.2.118	EpprechtTb8.12, 156

EpprechtTb8.13, 156	ManlyTb6.6, 192
EpprechtTb8.14, 157	ManlyTb6.7, 193
EpprechtTb8.15, 158	ManlyTb9.7, 194
EpprechtTb8.16, 158	ManlyTb9.8, 195
EpprechtTb8.2, 159	Mingoti (obras), 209
EpprechtTb8.8, 160	MingotiAnA1, 197
	MingotiAnA2, 198
Faria (obras), 209	MingotiAnA3, 198
FariaEg2.9.5, 160	MingotiAnA4, 199
FariaEg3.2.4, 161	MingotiAnA5, 200
FariaQd11.4, 162	MingotiAnA6, 201
FariaQd11.9, 163	MingotiTb2.1, 202
FariaQd12.5, 164	MingotiTb2.2, 203
FariaQd14.2, 165	MingotiTb3.1, 203
FariaQd14.3, 165	MingotiTb3.10, 204
FariaQd6.1, 166	MingotiTb3.5, 205
Ferreira (obras), 209	MingotiTb3.7, 206
FerreiraEg13.2, 167	MingotiTb6.1, 206
FerreiraEg13.3, 168	MingotiTb6.8, 207
FerreiraEg3.4, 169	MingotiTb8.1, 208
FerreiraEg5.1, 169	
FerreiraEg6.3, 171	obras, 209
FerreiraEg7.1, 172	,
FerreiraEg7.4, 173	Paula (obras), 209
FerreiraEg8.1, 174	PaulaEg1.12.2, 210
FerreiraEg9.1, 175	PaulaEg1.12.4, 211
FerreiraEx10.11.9, 176	PaulaEg1.12.5, 212
FerreiraEx3.8.5, 177	PaulaEg1.12.6, 213
FerreiraEx7.4.1, 178	PaulaEg2.4.2, 214
FerreiraEx8.5.1, 179	PaulaEg2.4.3, 215
FerreiraEx9.7.2, 180	PaulaEg2.5.2, 217
1 C11 C11 GEX 3.7.2, 100	PaulaEg2.8.1, 218
keywords, 181	PaulaEg3.5.1, 219
Region as, 101	PaulaEg3.5.2, 220
labestData, 182	PaulaEg3.6.11a, 221
labestData-package (labestData), 182	PaulaEg3.6.11b, 222
labestDataView, 182	PaulaEg3.6.9c, 222
100000000000000000000000000000000000000	PaulaEg4.2.6, 223
Manly (obras), 209	PaulaEg4.3.6, 224
ManlyTb1.1, 183	PaulaEg5.2.8a, 225
ManlyTb1.2, 184	PaulaEg5.2.8c, 227
ManlyTb1.3, 185	PaulaEg5.5.1, 228
ManlyTb1.4, 186	PaulaEg5.5.2, 229
ManlyTb1.5, 187	PaulaEg5.5.3, 230
ManlyTb10.2, 188	PaulaEx1.13.19, 231
ManlyTb10.4, 189	PaulaEx1.13.20, 232
ManlyTb11.3, 190	PaulaEx1.13.21, 232
ManlyTb11.5, 190	PaulaEx1.13.21, 232
ManlyTb4.5, 191	PaulaEx1.13.23, 234
11011±y 107.0, 1/1	. uutulni. 13.23, 234

PaulaEx1.13.24, 235	PimentelEg7.4, 281
PaulaEx1.13.25, 236	PimentelEx5.8.4, 282
PaulaEx2.10.15, 236	PimentelEx5.8.5, 282
PaulaEx2.10.16, 237	PimentelEx6.6.3, 283
PaulaEx2.10.17, 238	PimentelPg142, 284
PaulaEx2.10.19, 239	PimentelPg185, 285
PaulaEx2.10.20, 240	PimentelPg267, 286
PaulaEx2.10.7, 241	PimentelPg269, 287
PaulaEx3.7.14, 243	PimentelPg382, 288
PaulaEx3.7.15, 244	PimentelPg72, 289
•	PimentelPg91, 290
PaulaEx3.7.16, 245	PimentelTb10.3.1, 290
PaulaEx3.7.19, 246	PimentelTb10.4.1, 291
PaulaEx3.7.20, 247	PimentelTb10.6.1, 292
PaulaEx3.7.21, 248	PimentelTb11.3.1, 293
PaulaEx3.7.22, 249	PimentelTb12.2.1, 294
PaulaEx3.7.23, 250	PimentelTb12.3.1, 295
PaulaEx3.7.24, 251	PimentelTb12.3.1, 296
PaulaEx3.7.25, 252	PimentelTb13.5.1, 297
PaulaEx3.7.7a, 253	PimentelTb13.5.1, 297
PaulaEx3.7.7b, 254	
PaulaEx3.7.7c, 255	PimentelTb14.5.1, 299
PaulaEx3.7.8, 256	PimentelTb14.7.1, 300
PaulaEx4.6.15, 257	PimentelTb16.2.1, 301
PaulaEx4.6.17, 258	PimentelTb16.3.1, 302
PaulaEx4.6.20, 259	PimentelTb17.3.1, 303
PaulaEx4.6.5, 260	PimentelTb17.4.1, 304
PaulaEx4.6.6, 261	PimentelTb18.2.1, 305
PaulaEx4.6.7, 262	PimentelTb20.2.1, 306
PaulaEx5.6.13, 263	PimentelTb21.5.1, 307
PaulaEx5.6.14, 264	PimentelTb5.3.1, 308
PaulaEx5.6.15, 265	PimentelTb6.3.1, 308
PaulaTb1.6, 266	PimentelTb7.2.1, 310
PaulaTb1.9, 267	PimentelTb7.6.1, 311
PaulaTb2.1, 268	PimentelTb7.8.1, 312
PaulaTb2.6, 269	PimentelTb7.9.1, 313
PaulaTb3.12, 270	PimentelTb8.3.1, 314
PaulaTb3.20,271	PimentelTb9.2.1, 315
PaulaTb3.21, 271	PimentelTb9.3.1, 316
PaulaTb4.12, 272	PimentelTb9.4.1, 317
PaulaTb4.14, 273	Damalha (ahras) 200
PaulaTb4. 2, 274	Ramalho (obras), 209 RamalhoEg11.10, 318
PaulaTb4.7, 275	
PaulaTb4.9, 276	RamalhoEg11.13,319
Pimentel (obras), 209	RamalhoEg11.4, 320
PimentelEg4.2, 277	RamalhoEg12.10, 321
	RamalhoEg13.2,322
PimentelEg5.2, 278, 314	RamalhoEg4.3,323
PimentelEg6.2, 279	RamalhoEg4.7, 324
PimentelEg7.3, 280	RamalhoEg7.8, 324

RamalhoEg8.1, 325	StorckTb60, 363
RamalhoEg8.8,326	StorckTb67, 364
RamalhoEx1.7,327	StorckTb74, 365
RamalhoEx12.2, 328	StorckTb8, 366
RamalhoEx13.1,329	StorckTb88 (StorckTb74), 365
RamalhoEx13.2, 330	
RamalhoEx13.3,331	Vieira (obras), 209
RamalhoEx3.1,332	VieiraEx7.3,367
RamalhoEx4.1, 332	VieiraEx7.5,368
RamalhoEx4.2,333	VieiraEx8.3,368
RamalhoEx7.10, 334	VieiraPg50.1,369
RamalhoEx8.1, 335	VieiraPg50.2,370
RamalhoEx8.2,336	VieiraPg57.1,371
RamalhoTb1.2, 337	VieiraPg57.2,371
RamalhoTb11.1, 338	VieiraTb4.1,372
RamalhoTb11.17, 339	VieiraTb5.3,373
RamalhoTb12.8, 340	VieiraTb7.2,374
RamalhoTb13.1, 341	VieiraTb7.7,374
RamalhoTb13.11, 342	VieiraTb8.5,375
RamalhoTb13.13, 342	
RamalhoTb13.15, 343	Zimmermann (obras), 209
RamalhoTb13.6, 344	ZimmermannTb10.15, 376
RamalhoTb3.1, 345	ZimmermannTb10.20,377
RamalhoTb3.4, 347	ZimmermannTb10.6,378
RamalhoTb3.6, 347	ZimmermannTb10.9,379
RamalhoTb7.1, 348	ZimmermannTb11.1, 380, 385
RamalhoTb8.12, 349	ZimmermannTb11.10,381
Ramos (obras), 209	ZimmermannTb11.13, 382, 402
RamosAnC1, 350	ZimmermannTb11.19,383
RamosAnC2, 351	ZimmermannTb11.7, 380, 384
RamosAnC4, 352	ZimmermannTb12.1,385
RamosAnC6, 352	ZimmermannTb12.13,386
RamosAnC7, 353	ZimmermannTb12.14, 387
RamosAnC8, 354	ZimmermannTb12.19,388
RamosTb2.5, 355	ZimmermannTb12.2,389
RamosTb2.6, 355	ZimmermannTb12.20,390
RamosTb2.7, 356	ZimmermannTb12.26,390
RamosTb3.1, 357	ZimmermannTb12.27,391
RamosTb4.1, 357	ZimmermannTb12.32,392
RamosTb5.2, 358	ZimmermannTb12.33,393
RamosTb5.8, 359	ZimmermannTb12.7,394
RamosTb6.1, 359	ZimmermannTb12.8,395
rank, 406	ZimmermannTb13.1,396
	ZimmermannTb14.3,397
Storck (obras), 209	ZimmermannTb14.9,398
StorckEg2.3.5, 360	ZimmermannTb15.1,399
StorckTb101, 361	ZimmermannTb15.10, 400
StorckTb2, 362	ZimmermannTb15.4,401
StorckTb56, 362	ZimmermannTb16.1,402

```
ZimmermannTb16.10,403
ZimmermannTb16.2 (ZimmermannTb16.1), 402
ZimmermannTb16.3, 404
ZimmermannTb16.4,405
ZimmermannTb16.5, 405
ZimmermannTb16.8,407
ZimmermannTb3.12,408
ZimmermannTb3.2.1,409
ZimmermannTb3.5, 410
ZimmermannTb4.11,411
ZimmermannTb4.4, 397, 412
ZimmermannTb5.11,413
ZimmermannTb5.15, 398, 414
ZimmermannTb5.2, 415
ZimmermannTb7.1, 407, 416
ZimmermannTb7.4,417
ZimmermannTb8.5,418
ZimmermannTb9.13,419
ZimmermannTb9.17, 420, 422
ZimmermannTb9.22, 421
ZimmermannTb9.26,422
```