Inferência por abordagens de Monte Carlo Fundamentos e aplicações

Prof. Walmes Zeviani walmes@ufpr.br

Laboratório de Estatística e Geoinformação Departamento de Estatística Universidade Federal do Paraná

Atualizado em 2018-10-10

Justificativas

- Métodos computacionalmente intensivos para inferência estatística são usados quando as abordagens tradicionais não são adequadas.
 - Resultados assintóticos em pequenas amostras.
 - Violação de pressupostos.
 - ▶ Não existência de mecanísmos de inferência específicos.
- ► Tais métodos se baseiam em reamostragem e/ou simulação.
- ▶ Podem ser aplicados em muitos contextos.

Objetivos

- ▶ Definir o que são os métodos de Monte Carlos.
- Apresentar aplicações.

Questões históricas

- ▶ Foi um método introduzido durante a Il Guerra Mundial.
- No projeto de construção da bomba atómica, Stanisław Ulam, von Neumann e Fermi consideraram a possibilidade de utilizar o método, que envolvia a simulação direta de problemas de natureza probabilística relacionados com o coeficiente de difusão do neutron em certos materiais.
- ▶ O nome Monte Carlo é uma referência ao resort town (cassino) de Mônaco por causa da natureza aleatória da abordagem.

O que são métodos de Monte de Carlo

- Corresponde a métodos baseados em simulação estocástica massiva para:
 - Aproximação de funções e de integrais.
 - Estimação de valores médios ou obtenção de distribuições amostrais.
 - ► Avaliação de propriedades de um estimador pontual/intervalar.
 - Avaliação de propriedades de testes de hipótese.
 - Determinação de tamanhos amostrais e curvas de poder.
 - Dentre outras várias aplicações.
- Em outras palavras, envolvem a simulação de experimentos ou sistemas em que pelo menos um componente aleatório esteja presente (Ferreira 2013).
- ► É imprescindivel, portanto, recursos para geração de números aleatórios das distribuições envolvidas no problema.
- ► Métodos de bootstrap e de testes de aleatorização são casos particulares de Monte Carlo.

Exemplo: avaliar a taxa de erro tipo I de um teste de hipótese

- Gerar uma realização do modelo assumido para os dados sob a hipótese nula.
- 2. Sob a hipótese nula, delimitar a região de aceitação e rejeição considerando nível de significância α .
- 3. Aplicar o teste sob os dados simulados.
- A partir do teste, tomar a decisão correspondente e guardar o resultado.
- 5. Repetir de 1 a 4 M vezes.
- 6. Calcular a proporção de vezes em foi feita a rejeição da hipótese nula.
- 7. Se a proporção for superior a α , o teste é liberal, caso contrário é conservador, para o nível de significância adotado.

Exemplo: avaliar a taxa de cobertura de um estimador intervalar

- 1. Gerar uma realização do modelo assumido para os dados.
- 2. Definir o nível de confiança $1-\alpha$ para obtenção dos intervalos de confiança.
- 3. Determinar o intervalo de confiança com os dados simulados.
- 4. Verificar se o intervalo construído contém o verdadeiro valor do parâmetro usado para simular os dados e quardar o resultado.
- 5. Repetir de 1 a 4 M vezes.
- 6. Calcular a proporção de vezes em que o intervalo conteve o valor do parâmetro.
- 7. Se a proporção for superior a $1-\alpha$, o intervalo é conservador, caso contrário é liberal, para o nível de confiança adotado.

Exemplo: construção da curva de poder do teste

Curva de poder sob um tamanho de amostra fixo.

- 1. Defina um conjunto de valores $\Delta = \{0, \delta, 2\delta, \dots, k\delta\}$ em que 0 corresponde à hipótese nula $H_0: \theta = \theta_0$. Os demais correspondem a incrementos δ em θ_0 e fazem o afastamento da H_0 com relação ao parâmetro sob hipótese θ .
- 2. Sob H_0 , delimitar a região de aceitação e rejeição considerando nível de significância α .
- 3. Para cada valor em Δ , definir $\theta_a = \theta_0 + \Delta_i$ (i = 0, ..., k), então
 - 3.1 Gerar uma realização do modelo assumido para os dados usando $heta_a$.
 - 3.2 Aplicar o teste para H_0 com os dados simulados.
 - 3.3 A partir do teste, tomar a decisão correspondente e guardar o resultado.
 - 3.4 Repetir de 1 a 3 M vezes.
 - 3.5 Calcular a proporção de vezes em foi feita a rejeição de H_0 .
- 4. Fazer o gráfico da taxa de rejeição de H_0 para cada valor em Δ .

Considerações até aqui

- ► Nos métodos de Monte Carlo deve-se assumir distribuição de probabilidades para as variáveis aleatórias do modelo/sistema.
- ► Essa é uma das principais desvantagens, conforme Ferreira 2013.



Próxima aula

- ► Testes de hipótese Monte Carlo.
- Comparação de testes concorrentes.
- ► Avaliação do desempenho de testes com fuga dos pressupostos.
- Outras aplicações.

Avisos

► Sabatina estará disponível a partir de Amanhã às 19h.

Referências bibliográficas

Ferreira, D. F. (2013). Estatística Computational em Java. Editora UFLA.