

Lista 1 (=Prova 1).

1P Usando o Método Monte Carlo calcular o seguinte integral.

$$I(\beta_0, \beta_1, \mu) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{\beta_0 + \beta_1 x}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1 x}} \exp\left(-\frac{1}{2}(w_0 - x)^2 - \frac{1}{2}(\mu - x)^2\right) dx \quad (1) \quad \boxed{\text{1p1}}$$

pondo $w_0 = 5$.

- Fixando valores β_0, β_1, μ , qual função você usaria para implementar o método de "amostragem de importância"?
 - Fixando valores β_0, β_1, μ , como você calcularia esse integral usando método de Monte Carlo "direto"?
 - Fixa valores $\beta_0 = \beta_1 = \mu = 1$. Qual jeito você escolhe e porque? Realize o calculo numérico com o erro $\epsilon = 0.01$.
 - Executa n vezes o calculo e estima a variância usando Jackknife para diminuir o vies do estimador.
 - O integral $\int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{\beta_0 + \beta_1 x}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1 x}} \exp\left(-\frac{1}{2}(w_0 - x)^2 - \frac{1}{2}(\mu - x)^2\right) dx$ é o integral que depende de parâmetros β_0, β_1 e μ . O objetivo principal (em geral) desses tipos de integrais é ver o integral como uma função desses parametros. Fixamos $\beta_0 = 1$ para diminuir o número de parametros para dois: β_1, μ . Para construir o gráfico $I(\beta_1, \mu)$ em conjunto $(\beta_1, \mu) \in Q = [-1, 1] \times [0, 10]$ existe dois tipos de abordagens. Definimos um reticulado $L = \{-1, -0.8, -0.6, \dots, 0.6, 0.8, 1\} \times \{0, 1, 2, \dots, 10\}$ em Q
 - cada ponto de reticulado vamos tratar separadamente gerando cada vez uma outra sequencia de variaveis aleatorias
 - gerando uma vez variaveis aleatorias usaremos valores delas para cada ponto de reticulado.
- realize dois jeitos e comenta as diferenças entre eles. Construa o grafico (superficie) em Q . Onde esta o máximo?

2P Consideramos seguinte *processo de bootstrap*. Fixamo tamanho de amostra n . Seja $F = F(x; \theta)$ distribuição populacional e queremos estimar a média $\theta = \int xF(dx)$ usando o processo de bootstrap:

- seja $x = (x_1, \dots, x_n)$ uma amostra original;
- estimamos $\hat{\theta} = \bar{x}$ e geramos primeira replica $y_1 = (y_{11}, \dots, y_{1n})$ usando distribuição $F(\hat{\theta})$ (bootstrap parametrico)
- concatemos amostras $(xy)_1 = (x_1, \dots, x_n, y_{11}, \dots, y_{1n})$ e calculamos a média $\hat{\theta}_1 = \overline{(xy)_1}$ e geramos segunda replica $y_2 = (y_{21}, \dots, y_{2n})$ usando distribuição $F(\hat{\theta}_1)$
- ect.

O que podemos falar sobre a sequencia $\hat{\theta}_n$? Existe o limite $\theta_\infty = \lim_{n \rightarrow \infty} \hat{\theta}_n$? Qual é a distribuição de limite θ_∞ se existe?

1) Representar a fórmula de cálculo de integral

$$I = \int_0^\infty f(x)e^{-kx} dx, \quad k > 0,$$

usando variável aleatoria ξ com a densidade $p(x) = \alpha e^{-\alpha x}$. Provar que se $f(x) \approx Ax^n$, então a variância vai ser minimal quando $\alpha \approx \alpha_0 = k/(n + 1)$.

2) O integral

$$I = \int_1^\infty \frac{\text{sen}(2\pi x)}{x} dx$$

pode ser calculado pelo Monte Carlo usando estimação

$$\theta_N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N h(U_i) \text{sen}(\pi U_i)$$

onde

$$h(x) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{(2k + x)(2k + 1 + x)}$$

Provar que $E[h(U)\text{sen}(\pi U)] = I$.

- 3) Queremos calcular o integral $I = \int_G f(P)p(P)dP$, onde $f(P) \in L_2(G;p)$. Sejam $\phi_1(P), \dots, \phi_s(P)$ funções ortonormais com médias igual à 1:

$$\int_G \phi_j(P)\phi_k(P)p(P)dP = \delta_{jk}, \quad \int_G \phi_j(P)p(P)dP = 0.$$

Consideramos uma família de estimadores para I

$$\theta_N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left(f(Q_i) - \sum_{k=1}^s \alpha_k \phi_k(Q_i) \right).$$

onde Q_i independentes pontos com densidade $p(P)$, e $\alpha_i, i = 1, \dots, s$ são parâmetros.

Provar, que a variância desse estimador é minimal quando

$$\alpha_k = \int_G f(P)\phi_k(P)p(P)dP.$$

Referências

- Kahn** [1] Kahn H. *Random sampling (Monte Carlo) techniques in neutron attenuation problems*. Nucleonics, **6**, N5, 27-33, 1950.
- As** [2] S.Asmussen, P.W.Glynn *Stochastic Simulation. Algorithms and Analysis*. Springer. 2010
- Ross** [3] S.M.Ross (2004) *Simulation*.
- CG** [4] C.P.Robert and G.Casella *Introducing Monte Carlo Methods with R*. Springer, 2010
- CG1** [5] C.P.Robert and G.Casella *Introducing Monte Carlo Methods with R. Solutions to Odd-Numbered Exercises* arxiv, 2010
- Efron** [6] Bradley Efron *The Jackknife, the Bootstrap and Other Resampling Plans* CBMS-NSF Regional conference series in applied mathematics. 1982.