

Exercício 1 (Walpole et al. 9.2 e 9.3 p. 180). Se X é uma variável aleatória binomial, mostre que

- (a) $\hat{p}_1 = X/n$ é um estimador não viciado de p .
- (b) $\hat{p}_2 = \frac{X + \sqrt{n}/2}{n + \sqrt{n}}$ é um estimador viciado de p .
- (c) Mostre que o estimador \hat{p}_2 se torna não viciado quando $n \rightarrow \infty$.

Exercício 2. Seja X_1, X_2, \dots, X_n uma a. a. de uma população com distribuição Poisson(θ). Verifique se o estimador \bar{X} do parâmetro θ é não viciado.

Exercício 3 (Bussab e Morettin 44 p. 329). Para estimar a média μ desconhecida de uma população, foram propostos dois estimadores não viesados e independentes $\hat{\mu}_1$ e $\hat{\mu}_2$, de tal forma que $\text{Var}(\hat{\mu}_1) = \text{Var}(\hat{\mu}_2)/3$, Considere os seguintes estimadores ponderados de μ :

- (a) $\hat{\mu}_3 = (\hat{\mu}_1 + \hat{\mu}_2)/2$.
- (b) $\hat{\mu}_4 = (4\hat{\mu}_1 + \hat{\mu}_2)/5$.
- (c) $\hat{\mu}_5 = \hat{\mu}_1$.
- (i) Quais dos estimadores $\hat{\mu}_3, \hat{\mu}_4$ e $\hat{\mu}_5$ são não viesados?
- (ii) Disponha esses estimadores em ordem crescente de eficiência.

Exercício 4. Seja X_1, X_2, \dots, X_n uma a. a. de uma população com função densidade de probabilidade

$$f(x; \theta) = \theta x^{\theta-1}, \quad 0 \leq x \leq 1, 0 \leq \theta < \infty.$$

Encontre o estimador pelo método dos momentos de θ .

Exercício 5 (Bussab e Morettin 12 p. 310). Suponha que X seja uma v. a. com distribuição normal, com média μ e variância 1. Obtenha o EMV de μ , para uma amostra de tamanho n , (X_1, \dots, X_n) .

Exercício 6 (Bussab e Morettin 13 p. 310). Considere Y uma v. a. com distribuição de Poisson, com parâmetro $\lambda > 0$. Obtenha o EMV de λ , baseado numa amostra de tamanho n .

Exercício 7 (Walpole et al. 9.82 p. 199). Considere uma amostra de n observações de uma distribuição Weibull com parâmetros α e β e função densidade

$$f(x) = \begin{cases} \alpha \beta x^{\beta-1} e^{-\alpha x^\beta}, & x > 0 \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases},$$

para $\alpha, \beta > 0$.

- (a) Escreva a função de verossimilhança
- (b) Escreva as equações que, quando resolvidas, fornecem os estimadores de máxima verossimilhança de α e β .

Exercício 8 (Walpole et al. 9.85 p. 199). Considere um experimento hipotético no qual um homem com um fungo usa uma droga antifúngica e é curado. Considere isso, então, uma amostra de uma distribuição de Bernoulli com função de probabilidade

$$f(x) = p^x q^{1-x}, \quad x = 0, 1,$$

em que p é a probabilidade de sucesso (cura) e $q = 1 - p$. É claro, a informação da amostra fornece $x = 1$. Escreva um desenvolvimento que mostra que $\hat{p} = 1$ é o estimador de máxima verossimilhança da probabilidade de cura.

Exercício 9 (Meyer 14.8 p.366). Suponha que X seja uniformemente distribuído sobre $(-\alpha, \alpha)$. determine a estimativa de MV de α , baseada em uma amostra de tamanho n .

Exercício 10 (Meyer 14.4 p.365). Uma variável aleatória X tem f. d. p. $f(x) = (\beta + 1)x^\beta, 0 < x < 1$.

- (a) Calcule o estimador de máxima de verossimilhança baseado numa amostra de tamanho n .
- (b) Calcule a estimativa de MV quando os valores amostrais forem: 0,3; 0,8; 0,27; 0,35; 0,62 e 0,55.

Exercício 11 (Meyer 14.9 p.366). (a) Um procedimento é realizado até que um particular evento A ocorra pela primeira vez. Em cada repetição, $P(A) = p$; suponha que sejam necessárias n_1 repetições. Depois, esse experimento é repetido e, agora, n_2 repetições são necessárias para produzir-se o evento A . Se isso foi feito k vezes, obteremos a amostra n_1, \dots, n_k . Baseando-se nessa amostra, determine o estimador de MV de p .

- (b) Admita que k seja bastante grande. Determine o valor aproximado de $E(\hat{p})$ e $\text{Var}(\hat{p})$, em que é o estimador de MV obtido em (a).

Exercício 12 (Meyer 14.15 p.367). Suponha que X tenha uma distribuição gama; isto é, sua f. d. p. seja dada por

$$f(x) = \frac{\lambda(\lambda x)^{r-1} e^{-\lambda x}}{\Gamma(r)}, \quad x > 0.$$

Suponha que r seja conhecido e seja X_1, \dots, X_n uma a. a. de X . Determine o EMV de λ baseado nesta amostra.

Exercício 13 (Walpole et al. 9.4 p. 199). Suponha que X tenha uma distribuição uniforme no intervalo $(0, \theta)$, onde θ é desconhecido. Uma amostra de n observações X_1, X_2, \dots, X_n é retirada. Sabemos que $E(X) = E(X_i) = \theta/2$ e $\text{Var}(X) = \text{Var}(X_i) = \theta^2/12$ para todo $i = 1, \dots, n$. Logo, se calcularmos a média amostral \bar{X} , essa deve estar próxima de $\theta/2$ e podemos estimar θ por $\hat{\theta} = 2\bar{X}$.

- (a) Calcule $E(\hat{\theta})$.
- (b) Calcule $EQM(\hat{\theta})$.
- (c) $\hat{\theta}$ é consistente? Por quê?

Exercício 14 (Walpole et al. E.9.4 e 9.8 p. 180). Uma indústria elétrica fabrica lâmpadas com vida útil distribuída aproximadamente normal, com desvio-padrão de 40 horas. Se uma amostra de 30 lâmpadas tem média de vida de 780 horas, determine um intervalo de confiança de 96% para a média populacional de todas as lâmpadas produzidas pela empresa. Qual deve ser o tamanho da amostra se desejarmos estar 96% confiantes de que nossa média amostral estará dentro das dez horas da média verdadeira?

Exercício 15 (Walpole et al. E.9.54 e 9.61 p.193). Calcule o intervalo de confiança de 98% para a proporção de itens defeituosos em um processo quando se sabe que uma amostra de tamanho 100 gera oito itens defeituosos. Qual é o tamanho da amostra necessário se desejarmos estar 98% confiantes de que a proporção amostral estará a 0,05 da proporção real de defeituosos?

Exercício 16 (Walpole et al. E.9.55 p.193). Um novo sistema de lançamentos de foguetes está sendo considerado para a implementação de foguetes pequenos e de certo alcance. O sistema existente tem $p = 0,8$ como probabilidade de um lançamento bem-sucedido. Uma amostra de 40 lançamentos experimentais como o novo sistema é realizada e 34 obtêm sucesso. Construa um intervalo de confiança de 95% para p . O sistema é melhor?