

3.53. Seja X_1, X_2, \dots, X_n uma amostra aleatória da variável aleatória $X \sim \text{Exp}(\theta)$.

Seja

$$g(\theta) = P(X > 1) = e^{-\theta}.$$

Encontre o estimador de máxima verossimilhança de $g(\theta)$ e sua distribuição quando n é grande.

Solução:

A f.d.p. de X é dada por:

$$f(x|\theta) = \theta e^{-\theta x} I_{(0,\infty)}(x), \theta > 0.$$

A função de verossimilhança é dada por:

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\theta) = \prod_{i=1}^n \theta \exp(-\theta x_i)$$

$$L(\theta) = \theta^n \exp\left(-\theta \sum_{i=1}^n x_i\right)$$

O logaritmo da função de verossimilhança é dado por:

$$l(\theta) = n \log \theta - \theta \sum_{i=1}^n x_i$$

A derivada primeira de $l(\mu)$ é dada por:

$$l'(\theta) = \frac{n}{\theta} - \sum_{i=1}^n x_i$$

$$l'(\theta) = \frac{n}{\theta} - n\bar{x}.$$

A derivada segunda de $l(\mu)$ é dada por:

$$l''(\mu) = -\frac{n}{\theta^2} < 0.$$

Fazendo $l'(\theta) = 0$ temos

$$\hat{\theta}_{MV} = \frac{1}{\bar{X}}.$$

Seja

$$g(\theta) = e^{-\theta}.$$

Assim

$$g'(\theta) = -e^{-\theta}.$$

$$[g'(\theta)]^2 = e^{-2\theta}.$$

O estimador de MV de $g(\theta)$ é dado por

$$T_1 = g(1/\bar{X}) = e^{-2/\bar{X}}.$$

pela propriedade da invariância.

Vamos calcular a informação de Fisher de $X \sim \text{Exp}(\theta)$:

O suporte $A = (0, \infty)$ não depende de θ Assim

$$f(X|\theta) = \theta \exp(-\theta X)$$

$$\log(f(X|\theta)) = \log(\theta) - \theta X$$

$$V = \frac{\partial \log f(X|\theta)}{\partial \theta} = -X + \frac{1}{\theta}$$

$$I_F(\theta) = \text{Var}(V) = \text{Var}\left(-X + \frac{1}{\theta}\right) = \text{Var}(X) = \frac{1}{\theta^2}.$$

$$\sqrt{n} \left(g(\hat{\theta}) - g(\theta) \right) \stackrel{a}{\sim} N\left(0, \frac{(g'(\theta))^2}{I_F(\theta)}\right).$$

Logo

$$\sqrt{n} \left(g(\hat{\theta}) - g(\theta) \right) \stackrel{a}{\sim} N\left(0, \frac{e^{-2\theta}}{1/\theta^2}\right).$$

$$\sqrt{n} \left(g(\hat{\theta}) - g(\theta) \right) \stackrel{a}{\sim} N\left(0, \theta^2 e^{-2\theta}\right).$$