2.7. Seja X_1, X_2, \dots, X_n uma amostra aleatória da distribuição da variável aleatória X

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

- i. Encontre uma estatística suficiente para θ .
- ii. Baseado nesta estatística, obtenha um estimador não viciado para θ

Solução:

A distribuição conjunta da amostra é dada por:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i | \theta) = \prod_{i=1}^n e^{-(x_i - \theta)} I_A(x_i).$$

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta) = e^{-s} e^{n\theta} \prod_{i=1}^n I_A(x_i)$$

Quando

$$\prod_{i=1}^{n} I_A(x_i) = 1.$$

Isto é equivalente a

$$I_A(x_i) = 1 \ i = 1, 2, \dots, n.$$

Assim

$$x_i > \theta; \ i = 1, 2, \dots, n.$$

$$x_1 > \theta, x_2 > \theta, \dots, x_n > \theta$$

ou

$$y_1 = min(x_1, x_2, \dots, x_n) > \theta$$

Logo

$$I_{(\theta,\infty)}(y_1) = 1.$$

Assim

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta) = e^{-s} e^{n\theta} \quad I_A(y_1), \ A = (\theta, \infty).$$

Fazendo

$$h(x_1, x_2, \dots, x_n) = e^{-s} = e^{-\sum_{i=1}^{n} x_i}$$

$$g(y_1, \theta) = e^{n\theta}$$
 $I_A(y_1), A = (\theta, \infty).$

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta) = h(x_1, x_2, \dots, x_n) \times g(y_1, \theta)$$

temos que

$$Y_1 = min(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

é uma estatística suficiente para θ .

A função de sobrevivência de X para $x > \theta$ é dada por:

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

A f.d.p. do mínimo é dada por:

$$g_{Y_1}(y) = n [S(y)]^{n-1} f(y)$$

 $g_{Y_1}(y) = n [e^{-(y-\theta)}]^{n-1} e^{-(y-\theta)} I_A(y)$

$$g_{Y_1}(y) = n e^{-n(y-\theta)} I_A(y)$$

Vamos calcular a esperança de Y_1 :

$$E(Y_1) = \int_{\theta}^{\infty} y n e^{-n(y-\theta)} dy$$

Fazendo a mudança de variável

$$u = n(y - \theta) \quad ; du = n \, dy.$$

$$y = \frac{u}{n} + \theta.$$

$$E(Y_1) = \int_0^\infty \left(\frac{u}{n} + \theta\right) e^{-u} \, du$$

$$E(Y_1) = \frac{1}{n} \int_0^\infty u \, e^{-u} \, du + \theta \int_0^\infty e^{-u} \, du$$

$$E(Y_1) = \frac{1}{n} \Gamma(2) + \theta \Gamma(1) = \frac{1}{n} \times 1! + \theta \, 0! = \frac{1}{n} + \theta$$

Logo

$$E(Y_1) - \frac{1}{n} = E\left(Y_1 - \frac{1}{n}\right) = \theta.$$

Assim

$$T = Y_1 - \frac{1}{n}$$

é o nosso estimador procurado.

Calcule a variância de T:

Note que

$$Var(T) = Var\left(Y_1 - \frac{1}{n}\right) = Var(Y_1).$$

Vamos calcular a esperança de Y_1^2 :

$$E(Y_12) = \int_{\theta}^{\infty} y^2 n e^{-n(y-\theta)} dy$$

Fazendo a mesma mudança de variável temos:

$$E(Y_1^2) = \int_0^\infty \left(\frac{u}{n} + \theta\right)^2 e^{-u} du$$

$$E(Y_1^2) = \frac{1}{n^2} \int_0^\infty u^2 e^{-u} du + \frac{2\theta}{n} \int_0^\infty u e^{-u} du + \theta^2 \int_0^\infty e^{-u} du$$

$$E(Y_1^2) = \frac{1}{n^2} \Gamma(3) + \frac{2\theta}{n} \Gamma(2) + \theta^2.$$

$$E(Y_1^2) = \frac{2}{n^2} + \frac{2\theta}{n} + \theta^2 = \frac{1}{n^2} + \frac{1}{n^2} + \frac{2\theta}{n} + \theta^2$$

$$E(Y_1^2) = \frac{1}{n^2} + \left[\theta + \frac{1}{n}\right]^2$$

A variância de Y_1 é dada por:

$$Var(Y_1) = \frac{1}{n^2} + \left[\theta + \frac{1}{n}\right]^2 - \left[\theta + \frac{1}{n}\right]^2 = \frac{1}{n^2}.$$

Mostre Y_1 é um estimador assintoticamente não viciado de θ .

$$\lim_{n\to\infty} E(Y_1) = \lim_{n\to\infty} \left[\theta + \frac{1}{n}\right] = \theta.$$

Mostre Y_1 é um estimador consistente para θ .

Note que

$$\lim_{n\to\infty} Var(Y_1) = \lim_{n\to\infty} \frac{1}{n^2} = 0.$$

Assim como ele é assintoticamente não viciado e $\lim_{n\to\infty} Var(Y_1) = 0$, ele é consistente.

Qual o estimador pelo método dos momentos de θ ?

É fácil ver que

$$U = X - \theta \sim Exp(1)$$

Logo

$$1 = E(U) = E(X) - \theta$$

$$\mu = E(X) = \theta + 1.$$

Por outro lado temos:

$$1 = Var(U) = Var(X - \theta) = Var(X) = \sigma^{2}$$

Logo

$$E(X) = \bar{X}$$

$$\theta + 1 = \bar{X}$$

$$T = \widehat{\theta} = \bar{X} - 1.$$

Note que:

$$E(T) = \theta \ e \ Var(T) = \frac{1}{n}.$$