

CC0288 - Inferência Estatística I

Primeira Verificação de Aprendizagem - 24/03/2023.

Prof. Maurício

1. (Valor 3 pontos) Seja X uma única variável aleatória com distribuição de Bernoulli com parâmetro θ . Sejam

$$\hat{\theta}_1 = X \quad e \quad \hat{\theta}_2 = \frac{1}{2}.$$

- Escreva a função de probabilidade de X Identifique seu suporte, espaço paramétrico, sua média e variância.
- Verifique se $\hat{\theta}_1$ e $\hat{\theta}_2$ são não viciados para θ .
- Compare os erros quadráticos médios dos dois estimadores. Faça um gráfico deles como função de θ

Solução: $X \sim B(\theta)$

$$f(x|\theta) = \theta^x(1-\theta)^{1-x} I_A(x), \quad A = \{0, 1\}, 0 \leq \theta \leq 1.$$

O suporte é $A = \{0, 1\}$ e o espaço paramétrico $\Theta = [0, 1]$.

Além disso

$$E(X) = \theta \quad e \quad \sigma^2 = Var(X) = \theta(1-\theta).$$

Note que

$$E[\hat{\theta}_1] = E(X) = \theta.$$

Assim $\hat{\theta}_1$ é não viciado para θ .

O erro quadrático médio de $\hat{\theta}_1$ é dado por:

$$EQM[\hat{\theta}_1] = E(X - \theta)^2 = Var(X) = \theta(1-\theta).$$

$$E[\hat{\theta}_2] = E\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{1}{2} \neq \theta,$$

logo $\hat{\theta}_2$ é viciado para θ .

Note que:

$$Var[\hat{\theta}_2] = Var\left[\frac{1}{2}\right] = 0.$$

O erro quadrático médio de $\hat{\theta}_2$ é dado por:

$$EQM[\hat{\theta}_2] = E\left(\frac{1}{2} - \theta\right)^2 = \left(\frac{1}{2} - \theta\right)^2.$$

Quando

$$EQM \left[\hat{\theta}_1 \right] = EQM \left[\hat{\theta}_2 \right] ?$$

$$\theta(1 - \theta) = \left(\frac{1}{2} - \theta \right)^2$$

$$\theta - \theta^2 = \frac{1}{4} - \theta + \theta^2$$

$$2\theta^2 - 2\theta + \frac{1}{4} = 0$$

$$\theta^2 - \theta + \frac{1}{8} = 0$$

Logo

$$\Delta = b^2 - 4ac = 1 - \frac{1}{2} = \frac{2}{4}.$$

$$\sqrt{\Delta} = \frac{\sqrt{2}}{2}.$$

Assim

$$\theta_1 = \frac{1 - \frac{\sqrt{2}}{2}}{2} = \frac{1}{2} - \frac{\sqrt{2}}{4}.$$

$$\theta_2 = \frac{1 + \frac{\sqrt{2}}{2}}{2} = \frac{1}{2} + \frac{\sqrt{2}}{4}.$$

Vamos fazer o gráfico no **R**:

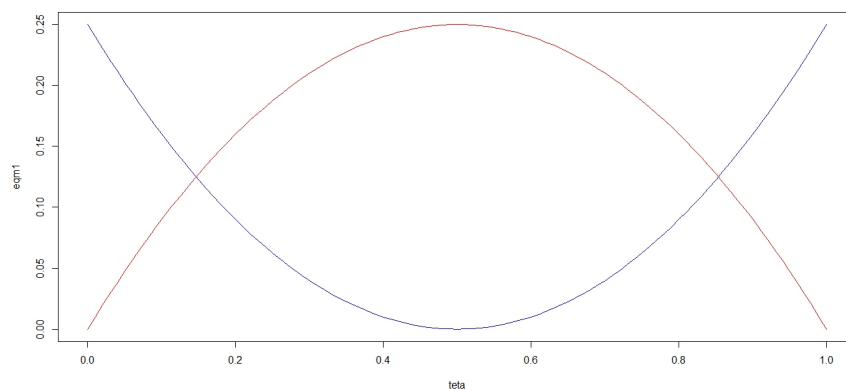


Figura 1:

Analisando o gráfico temos:

Para $\frac{1}{2} - \frac{\sqrt{2}}{4} < \theta < \frac{1}{2} + \frac{\sqrt{2}}{4}$ temos

$$EQM \left[\hat{\theta}_2 \right] < EQM \left[\hat{\theta}_1 \right]$$

Assim devemos escolher $\hat{\theta}_2$.

Para

$$0 < \theta < \frac{1}{2} - \frac{\sqrt{2}}{4} \text{ ou } \frac{1}{2} + \frac{\sqrt{2}}{4} < \theta < 1$$

$$EQM \left[\hat{\theta}_1 \right] < EQM \left[\hat{\theta}_2 \right]$$

Assim devemos escolher $\hat{\theta}_1$.

Para

$$\theta = \frac{1}{2} - \frac{\sqrt{2}}{4} \text{ ou } \theta = \frac{1}{2} + \frac{\sqrt{2}}{4}$$

é indiferente a escolha.

2. (Valor 2 pontos) Seja X_1, X_2, \dots, X_n uma amostra aleatória de tamanho n de X com $E(X) = \mu$ e $Var(X) = \sigma^2$.

Sejam

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \quad e \quad S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1}.$$

- a. Mostre que \bar{X} é um estimador não viciado para μ e que sua variância é dada por $\frac{\sigma^2}{n}$.
b. Mostre que S^2 é um estimador não viciado para σ^2 .

Solução:

De acordo com o enunciado temos para $i = 1, 2, \dots, n$:

$$E(X_i) = \mu, \quad Var(X_i) = \sigma^2 \quad e \quad E(X_i^2) = Var(X_i) + E^2(X_i) = \sigma^2 + \mu^2.$$

Além disso temos que as variáveis são independentes.

Vamos mostrar que \bar{X} um estimador não viciado para μ .

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right)$$

Colocando a constante para fora do operador esperança:

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{n} E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)$$

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{1}{n} n \mu = \mu.$$

Por outro lado sabemos que se as variáveis são independentes temos:

$$Var\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n Var(X_i) = \sum_{i=1}^n \sigma^2 = n\sigma^2.$$

$$Var(\bar{X}) = Var\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} Var\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} n\sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}.$$

Lembrando que

$$(n-1)S^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}^2.$$

Aplicando o operador esperança temos:

$$(n-1)E(S^2) = \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - nE(\bar{X}^2)$$

Lembrando que

$$E(\bar{X}^2) = Var(\bar{X}) + \mu^2 = \mu^2 + \frac{\sigma^2}{n}.$$

$$(n-1)E(S^2) = \sum_{i=1}^n (\sigma^2 + \mu^2) - n(\mu^2 + \frac{\sigma^2}{n}) =$$

$$(n-1)E(S^2) = n\mu^2 + n\sigma^2 - \sigma^2 - n\mu^2 = (n-1)\sigma^2.$$

Finalmente

$$E(S^2) = \sigma^2.$$

3. (Valor 5 pontos) Seja $X \sim \text{Gama}(3, \theta)$.

a. Mostre que

$$f(x|\theta) = \frac{\theta^3}{2} x^2 e^{-\theta x} I_{(0, \infty)}(x), \theta > 0.$$

Identifique seu suporte e espaço paramétrico.

b. Mostre que

$$\log(f(x|\theta)) = [c(\theta)T(x) + d(\theta) + b(x)] I_A(x),$$

e A não depende de θ .

c. Seja X_1, X_2, \dots, X_n uma amostra aleatória de tamanho n de X . Qual a distribuição conjunta da amostra?

d. Qual a função de verossimilhança de θ ?

e. Qual a lei de $S = \sum_{i=1}^n X_i$? Baseado em S proponha um estimador não viciado para $g(\theta) = \frac{1}{\theta}$.

Solução:

No formulário temos para $X \sim \text{Gama}(r, \lambda)$:

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

Temos $r = 3 > 0$ e $\lambda = \theta > 0$.

Sabemos que $\Gamma(3) = 2! = 2$. Logo

$$f(x|\theta) = \frac{\theta^3}{2} x^2 e^{-\theta x} I_{(0, \infty)}(x), \theta > 0.$$

O suporte de X

$$A(x) = \{x \in R | f(x | \theta > 0)\} = (0, \infty).$$

O espaço paramétrico

$$\Theta = (0, \infty)$$

e ele não depende do parâmetro θ .

Note que:

$$\begin{aligned} \log(f(x|\theta)) &= \log\left(\frac{\theta^3}{2}\right) + \log(x^2) + \log(e^{-\theta x}) \\ &= \log(\theta^3) - \log(2) + 2\log(x) - \theta x \\ &= -\theta x + 3\log(\theta) + 2\log(x) - \log(2) \end{aligned}$$

Assim

$$c(\theta) = -\theta, \quad T(x) = x, \quad d(\theta) = 3 \log(\theta), \quad b(x) = 2 \log(x) - \log(2).$$

A distribuição conjunta da amostra é dada por:

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta) &= \prod_{i=1}^n f(x_i | \theta) \\ &= \prod_{i=1}^n \frac{\theta^3}{2} x_i^2 e^{-\theta x_i} I_{(0, \infty)}(x_i) \\ &= \frac{\theta^{3n}}{2^n} \prod_{i=1}^n x_i^2 e^{-\theta s} \prod_{i=1}^n I_{(0, \infty)}(x_i) \end{aligned}$$

em que $s = \sum_{i=1}^n x_i$.

A função de verossimilhança é dada por:

$$L(\theta) = \frac{\theta^{3n}}{2^n} \prod_{i=1}^n x_i^2 e^{-\theta s} I_{(0, \infty)}(\theta).$$

A estimação de θ será baseado na Estatística:

$$S = \sum_{i=1}^n X_i.$$

Por isso vamos achar sua distribuição amostral.

A função geradora de momentos de X é dada por:

$$M_X(t) = \left[\frac{\theta}{\theta - t} \right]^3, \quad t < \theta.$$

A função geradora de momentos de $S = \sum_{i=1}^n X_i$, independentes, é dada por:

$$M_S(t) = [M_X(t)]^n$$

$$M_S(t) = \left[\left[\frac{\theta}{\theta - t} \right]^3 \right]^n, \quad t < \theta.$$

$$M_S(t) = \left[\frac{\theta}{\theta - t} \right]^{3n}, \quad t < \theta,$$

Logo

$$S \sim \text{Gama}(3n, \theta).$$

Sabemos que

$$E(S) = \frac{r}{\lambda} = \frac{3n}{\theta}.$$

$$\frac{1}{3n} E(S) = \frac{1}{\theta} = g(\theta).$$

$$E\left(\frac{S}{3n}\right) = \frac{1}{\theta}$$

Assim

$$T = \frac{S}{3n} = \frac{n\bar{X}}{3n} = \frac{\bar{X}}{3},$$

é o nosso estimador procurado.

4. (Valor 1 ponto) Mostre que entre os estimadores lineares para $E(X) = \mu$ baseado em uma amostra aleatória X_1, X_2, \dots, X_n $T = \bar{X}$ tem a menor variância.

Solução:

Seja

$$T = \sum_{i=1}^n a_i X_i$$

,

Com $E(T) = \theta$.

Note que:

$$E(T) = \sum_{i=1}^n a_i E(X_i) = \sum_{i=1}^n a_i \theta = \theta$$

Logo

$$\sum_{i=1}^n a_i = 1$$

A variância de T é dada por:

$$V(T) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(a_i X_i) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \text{Var}(X_i) = \sigma^2 \sum_{i=1}^n a_i^2.$$

Para minimizar a variância de T basta minimizar $\sum_{i=1}^n a_i^2$ sujeito à restrição $\sum_{i=1}^n a_i = 1$.

Note que:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \left(a_i - \frac{1}{n}\right)^2 &= \sum_{i=1}^n \left(a_i^2 - \frac{2}{n} a_i + \frac{1}{n^2}\right) \\ \sum_{i=1}^n \left(a_i - \frac{1}{n}\right)^2 &= \sum_{i=1}^n a_i^2 - \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n a_i + n \frac{1}{n^2} \\ \sum_{i=1}^n \left(a_i - \frac{1}{n}\right)^2 &= \sum_{i=1}^n a_i^2 - \frac{2}{n} \times 1 + \frac{1}{n} \\ \sum_{i=1}^n \left(a_i - \frac{1}{n}\right)^2 &= \sum_{i=1}^n a_i^2 - \frac{1}{n} \end{aligned}$$

Portanto

$$\sum_{i=1}^n a_i^2 = \sum_{i=1}^n \left(a_i - \frac{1}{n}\right)^2 + \frac{1}{n}.$$

O menor valor ocorre quando:

$$\sum_{i=1}^n \left(a_i - \frac{1}{n}\right)^2 = 0$$

isto é,

$$a_i - \frac{1}{n} = 0; \quad ; a_i = \frac{1}{n}, i = 1, 2, \dots, n$$

Logo

$$T_0 = \sum_{i=1}^n a_i X_i = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} X_i = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} = \bar{X}.$$

Você poderia provar por multiplicadores de Lagrange.