CC0288 - Inferência Estatística I

Gabarito da Segunda Verificação de Aprendizagem - 03/04/2023.

Segunda Chamada da Primeira Verificação de Aprendizagem .

Prof. Maurício

1. (Valor 6 escores) Seja X uma variável aleatória que depende de um único parâmetro θ com função densidade de probabilidade ou função de probabilidade $f(x|\theta)$, suporte A e espaço paramétrico Θ . Seja $X_1, X_2, \ldots X_n$ uma amostra aleatória de tamanho n. Seja

$$T = h(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

um estimador de θ com E(T) e V(T) finitos.

a. (Valor 1 escore) Quando T é um estimador não viciado de θ ?

Solução:

Dizemos que T é um estimador não viciado de θ quando

$$E(T) = \theta, \ \forall \ \theta \in \Theta.$$

b. (Valor 2 escores) Defina viés B(T) de T. Dê uma outra definição de estimador não viciado baseada no viés.

Solução:

O vício de T, B(t), é definido por:

$$B(T) = E(T) - \theta$$
.

Dizemos que T é um estimador não viciado de θ quando

$$B(T) = 0, \ \forall \ \theta \in \Theta.$$

c. (Valor 3 escores) Defina erro quadrático médio de T. Mostre que ele pode ser colocado na forma:

$$EQM(T) = Var(T) + B^{2}(T).$$

Solução:

O erro quadrático médio de um estimador T do parâmetro θ é dado por:

$$EQM(T) = E[(T - \theta)^2].$$

Note que:

$$T - \theta = T - E(T) + E(T) - \theta$$

Elevando ao quadrado temos:

$$[T - \theta]^2 = [T - E(T) + E(T) - \theta]^2$$

$$(T - \theta)^{2} = (T - E(T))^{2} + (E(T) - \theta)^{2} + 2 \times (E(T) - \theta) (T - E(T)).$$

Aplicando o operador esperança temos:

$$E((T-\theta)^2) = E((T-E(T))^2) + E((E(T)-\theta)^2) + 2 \times (E(T)-\theta) \times E(T-E(T)).$$

Mas

$$E(T - E(T)) = E(T) - E(T) = 0.$$

$$E((E(T) - \theta)^2) = (E(T) - \theta)^2 = B^2(T).$$

Logo,

$$EQM(T) = Var(T) + B^{2}(T).$$

2. (Valor 6 escores) 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

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

a. (Valor 2 escores) Mostre que

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

Solução:

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

Como

$$\sum_{i=1}^{n} X_i = n \, \bar{X},$$

temos:

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

Finalmente temos:

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

b. (Valor 3 escores) Mostre que

$$E(T) = \frac{n-1}{n}\sigma^2.$$

Assim T um estimador viciado para σ^2 .

Solução: De acordo com o enunciado temos:

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

Aplicando o operador esperança temos:

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

Mas

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

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

Assim,

$$nE(T) = \sum_{i=1}^{n} (\sigma^2 + \mu^2) - n (\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2).$$

$$nE(T) = n\sigma^2 + n\mu^2 - \sigma^2 - n\mu^2 = (n-1)\sigma^2.$$

$$E(T) = \frac{n-1}{n}\sigma^2.$$

c. (Valor 1 escore) Ele é assintoticamente não viciado para $\sigma^2?$

Solução: Devemos mostrar que

$$\lim_{n \to \infty} E(T) = \sigma^2, \quad \forall \ \sigma^2 \in \Theta$$

ou

$$\lim_{n \to \infty} B(T) = 0, \quad \forall \ \sigma^2 \in \Theta$$

Note que

$$\lim_{n\to\infty} \frac{n-1}{n} = \lim_{n\to\infty} \frac{1/n-1}{1} = 1.$$

Logo

$$\lim_{n \to \infty} E(T) = \sigma^2, \quad \forall \ \sigma^2 \in \Theta$$

O viés de T é dado por:

$$B(T) = E(T) - \sigma^2 = \frac{n-1}{n}\sigma^2 - \sigma^2 = (\frac{n-1}{n} - 1)\sigma^2 = -\frac{1}{n}\sigma^2.$$

Mas

$$\lim_{n \to \infty} \frac{1}{n} = 0.$$

$$\lim_{n \to \infty} B(T) = 0, \quad \forall \ \sigma^2 \in \Theta$$

- 3. (Valor 13 escores) Seja $X \sim Bin(m = 5, p), p$ desconhecido.
 - a. (Valor 3 escores) Mostre que

$$f(x|p) = {5 \choose x} p^x (1-p)^{5-x} I_{\{0,1,2,3,4,5\}}(x), 0 \le p \le 1.$$

Identifique seu suporte, espaço paramétrico, esperança , variância e função geradora de probabilidade.

Solução: O suporte é dado por:

$$A = \{0, 1, 2, 3, 4, 5\}.$$

O espaço paramétrico é dado por:

$$\Theta = [0, 1].$$

Além disso

$$E(X) = \mu = 5p$$
, $Var(X) = \sigma^2 = 5p(1-p)$, $G(t) = (pt+q)^5, q = 1-p$.

b. (Valor 2 escores)Mostre que

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

e A não depende de p. Identifique cada componente.

Solução:

Note que o suporte não depende de p.

Vamos colocar a f.p. de X na seguinte forma:

$$f(x|p) = {5 \choose x} p^x (1-p)^{5-x} = \left[\frac{p}{1-p}\right]^x (1-p)^5 {5 \choose x}$$

Aplicando logaritmo neperiano temos:

$$\log(f(x|p)) = \log\left(\frac{p}{1-p}\right) x + 5\log(1-p) + \log\left(\binom{5}{x}\right).$$

Assim

$$c(p) = \log\left(\frac{p}{1-p}\right) = \log(p) - \log(1-p)$$
 , $d(p) = 5\log(1-p)$.

$$T(x) = x \ e \ b(x) = \log\left(\binom{5}{x}\right),$$

logo pertence à família exponencial.

c (Valor 1 escore) Seja X_1, X_2, \ldots, X_n uma amostra aleatória de tamanho n de X. Qual a distribuição conjunta da amostra?

Solução:

Sabemos que:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n | p) = \prod_{i=1}^n f(x_i | p)$$

$$= \prod_{i=1}^n \left[\frac{p}{1-p} \right]^{x_i} (1-p)^5 \binom{5}{x_i} I_A(x_i).$$

$$= \left[\frac{p}{1-p} \right]^s (1-p)^{5n} \prod_{i=1}^n \binom{5}{x_i} I_A(x_i),$$

$$= \left[\frac{p}{1-p} \right]^s (1-p)^{5n} \prod_{i=1}^n \binom{5}{x_i} I_{A^n} (x_1, x_2, \dots, x_n),$$

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

d. (Valor 1 escore) Qual a função de verossimilhança de p?

Solução:

e. (Valor 4 escores) Qual a lei de $S = \sum_{i=1}^{n} X_i$?

Baseado em S proponha um estimador não viciado T para g(p) = p. Qual a variância de T?

Solução: A função geradora de probabilidade de S é dada por:

$$G_S(t) = [G_X(t)]^n = (pt + q)^{5n}.$$

assim

$$S \sim Bin(5n, p)$$
.

Sabemos que

$$E(S) = 5np$$
 e $Var(S) = 5np(1-p)$.

Fazendo

$$T = \frac{S}{5n} = \frac{\bar{X}}{5}$$

é o nosso estimador não viciado para p.

$$E(T) = E\left[\frac{S}{5n}\right] = \frac{1}{5n} E(S) = \frac{1}{5n} 5np = p.$$

A variância de T é dada por:

$$Var(T) = Var\left(\frac{S}{5n}\right) = \frac{1}{25n^2} \ Var(S) = \frac{1}{25n^2} \ 5np(1-p) = \frac{p(1-p)}{5n}.$$

f. (Valor 2 escores) Uma amostra aleatória de tamanho
 n=100 e apresentou o seguinte resultado:

X	0	1	2	3	4	5
f	1	7	29	32	24	7

Calcule uma estimativa pontual para p baseada no item e.

Solução:

Vamos entender a nossa amostra de tamanho n = 100.

Temos que apareceu um único valor zero, 7 vezes o valor um,29 vezes o valor dois ,32 vezes o valor três, 24 vezes o valor quatro e 7 vezes o valor cinco.

A soma dos valores amostrais é dada por:

$$s = \sum_{i=1}^{100} x_i = \sum_{x=0}^{5} x f_x.$$

$$s = 0 \times 1 + 1 \times 7 + 2 \times 29 + 3 \times 32 + 4 \times 24 + 5 \times 7 =$$

$$s = 0 + 7 + 58 + 96 + 96 + 35 = 292$$

A estimativa pontual para p é dada por:

$$t = p_{est} = \frac{292}{500} = 0,584.$$

vamos começar a estudar o \mathbf{R} :

##Gerar uma amostra aleatória m=5 e p=0,6.
>
>

> m=5; p=0.6; n=100

>

> set.seed(32)

> A=rbinom(n,m,p)

> > A

[75] 4 4 2 4 3 3 3 3 5 4 3 3 2 4 2 5 4 4 4 5 4 3 4 4

. 7 29 32 24 7 .

7

```
> s=sum(A);s
[1] 292
>
>
>
> #### A estimativa pontual de p:
> p_est=s/(5*n);p_est #### t. compare com 0,6.
[1] 0.584
>
> mean(A);mean(A)/5
[1] 2.92
[1] 0.584
```