# MAT02026 - Inferência B

Gabarito Lista 1 - Intervalos de Confiança e Intervalos de Credibilidade

# Exercício 1

Defina  $A = \{L(x) \le \theta\}$  e  $B = \{U(x) \ge \theta\}$ . Verifique que  $(A \cup B) = 1$  e  $(A \cap B) = (L(x) \le \theta \le U(x))$ .

#### Exercício 2

a) Use que o EMV para  $\beta$  é  $X_{(n)} = max(X_i)$ . Como sabemos a distribuição de cada  $X_i$ , sabemos também a do  $\max(X_i)$ . Assim,  $X_{(n)}/\beta$  é uma quantidade pivotal e

$$0.05 = \left(\frac{X_{(n)}}{\beta} \le q\right) = \left(X_{(n)} \le q\beta\right) = \left(\frac{q\beta}{\beta}\right)^{\alpha_0 n} = q^{\alpha_0 n}$$

Assim,  $q=0.05^{-\alpha_0 n}$  e  $0.95=\left(\frac{X_{(n)}}{\beta}>q\right)=\left(\frac{X_{(n)}}{q}>\beta\right)$ . Portanto  $\left[\frac{X_{(n)}}{0.05^{-\alpha_0 n}}\right]$  é a cota superior desejada.

b) Use  $\hat{\alpha} = \frac{1}{n} \left[ \sum_{i} \left( \log(X_{(n)} - \log(X_i)) \right)^{-1} . \ \hat{\alpha} = 12.59 \text{ e } X_{(n)} = 25. \text{ Assim o IC fica } (0, 25.43). \right]$ 

# Exercício 3

- a)  $X \theta \sim U[-1/2, 1/2]$ . Assim  $(q_1 < X \theta < q_2) = q_2 q_1$ . Logo escolhendo  $q_2 = 1/2 \frac{\alpha}{2}$  e  $q_1 = -1/2 + \frac{\alpha}{2}$  segue que o IC dado por  $[X 1/2 + \frac{\alpha}{2}; X + 1/2 \frac{\alpha}{2}]$  tem  $(1 \alpha)100\%$  de confiança para  $\theta$ .
- b) Observe que  $X/\theta$  tem densidade f(t) = 2t,  $0 \le t \le 1$ . Assim  $(q_1 < X/\theta < q_2) = q_2^2 q_1^2$ . Escolha  $q_1 = \sqrt{\alpha/2}$  e  $q_2 = \sqrt{1 \alpha/2}$ .

#### Exercício 4

Use  $\frac{\overline{X}-\theta}{S/\sqrt{n}}$  como pivô. (É possível usar outro pivô?)

# Exercício 5

- a)  $Y = -((log(X))^{-1}, f_Y(y) = \frac{\theta}{y^2}e^{-\theta/y}, 0 < y < \infty$ . Assim  $P(1/2Y \le \theta \le 1/Y) = P(1/2\theta \le Y \le 1/\theta) = \int_{1/2\theta}^{1/\theta} f_Y(y) dy = 0.2325$
- b)  $X^{\theta} \sim U(0,1)$ . Assim,  $(q_1 \le X^{\theta} \le q_2) = q_2 q_1$ .
- c)  $\left[\frac{\log(0.975)}{\log X}; \frac{\log(0.025)}{\log X}\right]$ .

## Exercício 6

$$\left[\overline{X} - 1,96\sqrt{1/n}; \overline{X} + 1,96\sqrt{1/n}\right]$$

## Exercício 7

a)  $\lambda \sum_{i=1}^{10} X_i \sim Gama(10, 1)$ .

b) 
$$\left[\frac{5,425}{\sum_{i=1}^{10} X_i}; \frac{15,705}{\sum_{i=1}^{10} X_i}\right]$$

c) 
$$2\lambda \sum_{i=1}^{10} X_i \sim Gama(10, 1/2)$$
.

# Exercício 8

Exemplo 5.4.2 do livro Bolfarine e Sandoval

# Exercício 9

a) Com base na teoria de verossimilhança, quando  $n \to \infty$  temos que (eficiência assintótica)

$$\sqrt{n}(\hat{\lambda} - \lambda) \to Normal(0, I^{-1}(\lambda)).$$

Para  $\hat{\lambda} = \overline{X} = \sum_{i=1}^{n} X_i$  e  $I^{-1}(\lambda) = nI_1^{-1}(\lambda) = \frac{n}{\lambda}$ . Então uma quantidade pivotal assintótica é dada por

$$Q(\boldsymbol{X}, \lambda) = \frac{\overline{X} - \lambda}{\sqrt{\frac{\lambda}{n}}} \sim Normal(0, 1).$$

b) Para  $g(\hat{\theta}) = \frac{\hat{\theta}}{1-\hat{\theta}}$ , segue da simples aplicação do método Delta.

$$\sqrt{n}\left(g(\hat{\lambda}) - g(\lambda)\right) \to Normal\left(0, \frac{(g'(\lambda))^2}{I(\lambda)}\right), \text{ quando } n \to \infty.$$

### Exercício 10

- 9.26 do livro Casella e Berger.
  - a) Função de verossimilhança: Se  $\boldsymbol{X}=(X_1,\ldots,X_n)$  é uma amostra aleatória de  $X\sim Beta(\theta,1)$ , então para  $\boldsymbol{X}=\boldsymbol{x}$  temos que

$$L(\theta) = f(\mathbf{x}; \theta) = \prod_{i=1}^{n} \frac{\Gamma(\theta+1)}{\Gamma(\theta)\Gamma(1)} x_i^{\theta-1} (1 - x_i)^{1-1} I_{[0,1]}(x_i) = \theta^n \prod_{i=1}^{n} x_i^{\theta-1}.$$

Obs. 1: Se  $\theta$  for inteiro é fácil mostrar que  $\frac{\Gamma(\theta+1)}{\Gamma(\theta)\Gamma(1)}=\theta$ , e para  $\theta$  real?

Obs. 2: Note que  $\prod_{i=1}^{n} x_i^{\theta-1} = e^{\log \prod_{i=1}^{n} x_i^{\theta-1}} = e^{\sum_{i=1}^{n} (\theta-1) \log x_i}$ .

b) Distribuição a priori: Se  $\theta \sim Gama(r, \lambda)$  então

$$\pi(\theta) = \frac{\lambda^r}{\Gamma(r)} \theta^{r-1} e^{-\lambda \theta}.$$

2

c) Distribuição a posteriori: Usando o princípio da proporcionalidade

$$\pi(\theta|\mathbf{x}) \propto \theta^{n} e^{\sum_{i=1}^{n} (\theta-1) \log x_{i}} \left[ \frac{\lambda^{r}}{\Gamma(r)} \right] \theta^{r-1} e^{-\lambda \theta}$$
$$\propto \theta^{n} e^{\theta \sum_{i=1}^{n} \log x_{i}} \theta^{r-1} e^{-\lambda \theta}$$
$$= \theta^{n+r-1} e^{-(\lambda - \sum_{i=1}^{n} \log x_{i})\theta}.$$

Note que o núcleo da distribuição  $a\ posteriori$  tem a forma de uma distribuição Gama tal que

$$\theta | \boldsymbol{x} \sim Gama(n+r, \lambda - \sum_{i=1}^{n} \log x_i).$$

- d) Por fim, precisamos encontrar  $[t_1,t_2]$  tal que  $\int_{t_1}^{t_2} \pi(\theta|\boldsymbol{x}) d\theta = 1 \alpha$ .
- 9.29 (a) do livro Casella e Berger Ver exemplo 7.2.14 do mesmo livro para distribuição a posteriori, então mostrar como obter o intervalo a partir da distribuição.