

Duração: 90 minutos

2º teste B

Justifique convenientemente todas as respostas!

Grupo I

10 valores

1. Seja (X_1, X_2, \dots, X_n) uma amostra aleatória de uma população com distribuição dependente de um parâmetro desconhecido, θ . Considere T_1 e T_2 , estimadores de θ , com valores esperados e variâncias dados por: $E(T_1) = \theta + \frac{1}{n}$, $Var(T_1) = \frac{1}{n^2}$, $E(T_2) = \theta$ e $Var(T_2) = \frac{3}{n^2}$. Determine qual dos estimadores mencionados é mais eficiente para estimar o parâmetro θ . (2.0)

$$\frac{EQM[T_1]}{EQM[T_2]} = \frac{Var[T_1] + (E[T_1] - \theta)^2}{Var[T_2] + (E[T_2] - \theta)^2} = \frac{2/n^2}{3/n^2} = \frac{2}{3} < 1 \implies T_1 \text{ é um estimador de } \theta \text{ mais eficiente que } T_2.$$

2. Considere a variável aleatória $X \sim Poi(\lambda)$, a qual modela o número de participações de sinistros automóveis a determinada seguradora num período de uma hora, e uma amostra aleatória (X_1, X_2, \dots, X_n) de X .

- (a) Determine o estimador de máxima verosimilhança do valor esperado do número de participações de sinistros automóveis à seguradora numa hora. (2.5)

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(\lambda, x_1, \dots, x_n) &= \prod_{i=1}^n f_X(x_i) = \prod_{i=1}^n \frac{e^{-\lambda} \lambda^{x_i}}{x_i!} = \frac{e^{-n\lambda} \lambda^{\sum_{i=1}^n x_i}}{\prod_{i=1}^n x_i!} \\ \log(\mathcal{L}(\lambda, x_1, \dots, x_n)) &= -n\lambda + \sum_{i=1}^n x_i \log \lambda - \sum_{i=1}^n \log x_i! \quad (\text{diferenciável em ordem a } \lambda \in \mathbb{R}^+) \\ \frac{d\mathcal{L}}{d\lambda} = 0 &\iff -n + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\lambda} = 0 \iff \lambda = \bar{x} \text{ e} \\ \frac{d^2\mathcal{L}}{d\lambda^2} &= -\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\lambda^2} < 0, \forall \lambda \in \mathbb{R}^+ \text{ desde que } \sum_{i=1}^n x_i > 0 \\ \therefore \hat{p}_{MV} &= \bar{X} \end{aligned}$$

- (b) Calcule a estimativa de máxima verosimilhança da probabilidade de ocorrerem mais de 3 participações de sinistros automóveis à seguradora numa hora, sabendo que a concretização $(x_1, x_2, \dots, x_{20})$ de uma amostra aleatória de dimensão 20 de X conduziu a $\sum_{i=1}^{20} x_i = 40$. (1.0)

$$\begin{aligned} \text{Pretende-se estimar } g(p) &= P(X > 3) = 1 - F_{Poi(\lambda)}(3). \text{ Pela invariância dos estimadores de invariância} \\ \text{tem-se que } \hat{g}_{MV}(p) &= g(\hat{p}_{MV}) = 1 - F_{Poi(\bar{X})}(3). \\ \text{Com } \bar{x} = 2 \text{ tem-se } \hat{P}(X > 3) &= 1 - F_{Poi(2)}(3) = 0.1429. \end{aligned}$$

3. O tempo (em minutos) de instalação de um programa estatístico em certo tipo de computadores possui distribuição normal com desvio padrão 0.3 minutos. O fabricante do programa afirmou que o valor esperado do tempo de instalação mencionado é 2 minutos. Com a finalidade de testar a veracidade da afirmação do fabricante, um técnico informático efetuou 10 instalações independentes do programa, em computadores do tipo referido, tendo obtido um tempo médio de instalação de 2.07 minutos.

- (a) Teste, ao nível de significância de 5%, a validade da afirmação feita pelo fabricante. (3.0)

$$\begin{aligned} H_0 : \mu &= 2 \text{ contra } H_1 : \mu \neq 2. \\ \text{Seja } T &= \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}} \sim N(0, 1). \text{ Sob } H_0 \text{ obtemos a estatística do teste, } T_0 = \frac{\bar{X} - 2}{\frac{0.3}{\sqrt{10}}} \sim N(0, 1). \\ \text{Para } \alpha &= 0.05 \text{ deve rejeitar-se } H_0 \text{ se } |T_0| > \Phi^{-1}(0.975) = 1.96. \\ t_0 &= \frac{0.07}{\frac{0.3}{\sqrt{10}}} \approx 0.7379. \\ \text{Como } t_0 &\text{ não pertence à região de rejeição então } H_0 \text{ não é rejeitada para } \alpha = 0.05. \\ \text{Alternativa: valor-p} &= 2(1 - \Phi(0.7379)) \approx 0.4606 > \alpha = 0.05. \end{aligned}$$

- (b) Calcule a probabilidade de o teste estatístico usado na alínea anterior, aplicado a uma nova amostra de dimensão 10, indicar que o fabricante não tem razão caso o valor esperado do tempo de instalação do programa nos computadores em questão seja efetivamente 2.5 minutos. (1.5)

Pretende-se $P(|T_0| > 1.96 \mid \mu = 2.5)$. Como $\mu = 2.5$ tem-se agora que $T^* = \frac{\bar{X} - 2.5}{\frac{0.3}{\sqrt{10}}} \sim N(0, 1)$.

$P(|T_0| > 1.96 \mid \mu = 2.5) = 1 - P(|T_0| \leq 1.96 \mid \mu = 2.5) = 1 - P(-7.27 \leq T^* \leq 3.27) = 1 - (\Phi(3.27) - \Phi(-7.27)) \approx 0.9995$.

Grupo II

10 valores

1. A observação, durante um determinado período de tempo, das entradas de clientes numa grande superfície comercial com 4 portas de acesso conduziu aos seguintes resultados:

Porta	Norte	Sul	Este	Oeste
Nº Entradas	327	402	351	380

- Teste a hipótese de as entradas de clientes na superfície comercial mencionada se distribuírem uniformemente pelas quatro portas de acesso. Decida com base no valor-p. (4.0)

Numerando as portas de 1 a 4, seja $X =$ "porta escolhida por um cliente". Pretende-se testar $H_0 : X \sim U(\{1, \dots, 4\})$ contra $H_1 : X \not\sim U(\{1, \dots, 4\})$.

Seja $p_i^0 = P(X = i \mid H_0) = 0.25, i = 1, \dots, 4$.

i	o_i	p_i^0	$e_i = np_i^0$
1	327	0.25	365
2	402	0.25	365
3	351	0.25	365
4	380	0.25	365
	$n = 1460$		

Como todas as classes têm uma frequência esperada superior a 5 não é necessário agrupar classes ($k = 4$) e, não havendo qualquer parâmetro estimado ($\beta = 0$), a estatística de teste é $Q_0 = \sum_{i=1}^4 \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i} \underset{H_0}{\sim} \chi_{(3)}^2$.

Tem-se $q_0 \approx 8.86$ e valor-p = $P(Q_0 > q_0 \mid H_0) = 1 - F_{\chi_{(3)}^2}(8.86) = 0.0312$. Deve-se rejeitar H_0 para níveis de significância ≥ 0.0312 e não rejeitar no caso contrário.

2. Considere que o modelo de regressão linear, $Y = \beta_0 + \beta_1 x + \varepsilon$, com as suposições de trabalho habituais, é adequado para explicar a relação entre a variável aleatória Y e a variável x . Com base numa amostra $\{(x_i, y_i)\}_{i=1,2,\dots,12}$, com $x_i \in [1, 12]$, obteve-se a seguinte estimativa da reta de regressão de mínimos quadrados, com arredondamentos a quatro casas decimais: $\widehat{E(Y|x)} = 0.9523 - 0.9788x$. Sabe-se também que:

$$\sum_{i=1}^{12} x_i = 78, \quad \sum_{i=1}^{12} x_i^2 = 650, \quad \sum_{i=1}^{12} y_i = -64.92, \quad \sum_{i=1}^{12} y_i^2 = 488.3406, \quad \sum_{i=1}^{12} x_i y_i = -561.95.$$

- (a) Determine o coeficiente de determinação do modelo e comente o resultado obtido. (2.0)

$$R^2 = \frac{\left(\sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y}\right)^2}{\left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2\right) \times \left(\sum_{i=1}^n y_i^2 - n\bar{y}^2\right)} \approx 0.99913.$$

Conclui-se que 99.9% da variabilidade observada em Y é explicada pelo MRLS o que evidencia o bom ajustamento desse modelo aos dados.

- (b) Obtenha um intervalo de confiança a 90% para o valor esperado de Y quando $x = 6$. (4.0)

$$E[Y|x=6] = \beta_0 + 6\beta_1$$

$$\text{Sejam } T = \frac{(\hat{\beta}_0 + 6\hat{\beta}_1) - (\beta_0 + 6\beta_1)}{\sqrt{\left(\frac{1}{12} + \frac{(\bar{x}-6)^2}{\sum x_i^2 - 12\bar{x}^2}\right) \hat{\sigma}^2}} \sim t_{(10)} \text{ e } a = F_{t_{(10)}}^{-1}(0.95) = 1.812$$

$$P(-a \leq T \leq a) = 0.9 \iff$$

$$P\left(\hat{\beta}_0 + 6\hat{\beta}_1 - a\sqrt{\left(\frac{1}{12} + \frac{(\bar{x}-6)^2}{\sum x_i^2 - 12\bar{x}^2}\right) \hat{\sigma}^2} \leq \beta_0 + 6\beta_1 \leq \hat{\beta}_0 + 6\hat{\beta}_1 + a\sqrt{\left(\frac{1}{12} + \frac{(\bar{x}-6)^2}{\sum x_i^2 - 12\bar{x}^2}\right) \hat{\sigma}^2}\right) = 0.9$$

$$\text{IAC}_{0.9}(\beta_0 + 6\beta_1) = \left[\hat{\beta}_0 + 6\hat{\beta}_1 - 1.812\sqrt{\left(\frac{1}{12} + \frac{(\bar{x}-6)^2}{\sum x_i^2 - 12\bar{x}^2}\right) \hat{\sigma}^2}, \hat{\beta}_0 + 6\hat{\beta}_1 + 1.812\sqrt{\left(\frac{1}{12} + \frac{(\bar{x}-6)^2}{\sum x_i^2 - 12\bar{x}^2}\right) \hat{\sigma}^2} \right]$$

$$\hat{\beta}_0 + 6\hat{\beta}_1 = -4.9205$$

$$\sqrt{\left(\frac{1}{12} + \frac{(\bar{x}-6)^2}{\sum x_i^2 - 12\bar{x}^2}\right) \hat{\sigma}^2} = 0.03226$$

$$\text{IC}_{0.9}(\beta_0 + 6\beta_1) = [-4.979, -4.8620]$$