Probabilidades e Estatística

LEAN, LEGM, LEIC-A, LEIC-T, MA, MEMec

2º semestre – 2016/2017 16/06/2017 – **9h:00**

Duração: 90 minutos 2º teste

Justifique convenientemente todas as respostas

Grupo I 10 valores

- 1. O tempo de vida (em minuto) de um microrganismo de uma determinada espécie é descrito por uma variável aleatória X, com distribuição exponencial com valor esperado desconhecido $\frac{1}{\lambda}$.
 - (a) Deduza o estimador de máxima verosimilhança de λ com base numa amostra aleatória $(X_1, ..., X_n)$ (3.0) proveniente da população X.
 - V.a. de interesse

X = tempo de vida de um microrganismo

• F.d.p. de *X*

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \ge 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

· Parâmetro desconhecido

$$\lambda$$
, $\lambda > 0$

• Amostra

 $\underline{x} = (x_1, ..., x_n)$ amostra de dimensão n proveniente da população X [com $x_i > 0$, i = 1, ..., n].

• Obtenção do estimador de MV de λ

Passo 1 — Função de verosimilhança

$$L(\lambda | \underline{x}) = f_{\underline{X}}(\underline{x})$$

$$X_{i} indep \prod_{i=1}^{n} f_{X_{i}}(x_{i})$$

$$X_{i} = \prod_{i=1}^{n} f_{X}(x_{i})$$

$$= \prod_{i=1}^{n} (\lambda e^{-\lambda x_{i}})$$

$$= \lambda^{n} e^{-\lambda \sum_{i=1}^{n} x_{i}}, \quad \lambda > 0$$

Passo 2 — Função de log-verosimilhança

$$\ln L(\lambda | \underline{x}) = n \ln(\lambda) - \lambda \sum_{i=1}^{n} x_i$$

Passo 3 — Maximização

A estimativa de MV de λ é doravante representada por $\hat{\lambda}$ e

$$\hat{\lambda} : \begin{cases} \left. \frac{d \ln L(\lambda | \underline{x})}{d \lambda} \right|_{\lambda = \hat{\lambda}} = 0 & \text{(ponto de estacionaridade)} \\ \left. \frac{d^2 \ln L(\lambda | \underline{x})}{d \lambda^2} \right|_{\lambda = \hat{\lambda}} < 0 & \text{(ponto de máximo)} \end{cases}$$

$$\begin{cases} \left. \frac{n}{\hat{\lambda}} - \sum_{i=1}^n x_i = 0 \\ -\frac{n}{\hat{\lambda}^2} < 0 \\ \left. \frac{\hat{\lambda}}{n} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i} \\ -\frac{(\sum_{i=1}^n x_i)^2}{n} < 0 & \text{(proposição verdadeira já que } \sum_{i=1}^n x_i > 0). \end{cases}$$

Passo 4 — Estimador de MV de λ

$$EMV(\lambda) = \frac{n}{\sum_{i=1}^{n} X_i} \qquad [=\bar{X}^{-1}]$$

- (b) Recolheu-se a amostra $(x_1,...,x_8)=(133,24,84,30,108,57,5,45)$, tendo-se observado que (2.0,2.0), $\sum_{i=1}^8 x_i=486$. Calcule a estimativa de máxima verosimilhança da probabilidade de o tempo de vida dum microrganismo ser inferior a 90 minutos.
 - Estimativa de MV de λ

$$\hat{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^{n} x_i}$$

$$= \frac{8}{486}$$

$$\approx 0.016461$$

· Outro parâmetro desconhecido

$$h(\lambda) = P(X < 90)$$

$$= F_X(90)$$

$$= \int_{-\infty}^{90} f_X(x) dx = -e^{-\lambda x} \Big|_{0}^{90} \Big|_{0}^{90}$$

$$= 1 - e^{-90\lambda}$$

• Estimativa de MV de $h(\lambda)$

Invocando a propriedade de invariância dos estimadores de máxima verosimilhança, pode concluir-se que a estimativa de MV de $h(\lambda)$ é dada por

$$\widehat{h(\lambda)} = h(\widehat{\lambda})$$

$$= 1 - e^{-90\widehat{\lambda}}$$

$$= 1 - e^{-90 \times \frac{8}{486}}$$

$$\approx 0.772699.$$

- 2. O engenheiro mecânico responsável pela produção de um dado tipo de pneus admite que a sua duração (em milha percorrida) possui distribuição normal. Foram testados 10 pneus desse tipo, tendo-se obtido uma amostra com média e variância iguais a $\bar{x} = 37840$ e $s^2 = 6556000$, respetivamente.
 - (a) Obtenha intervalos de confiança a 90% para o valor esperado e para a mediana da duração desse (2.5) tipo de pneu.
 - V.a. de interesse

X = duração (em milhas percorridas) de novo tipo de pneu

• Situação

$$X \sim \text{Normal}(\mu, \sigma^2)$$

 $\mu \text{ DESCONHECIDO}$
 $\sigma^2 \text{ desconhecido}$

- Obtenção do IC para μ

Passo 1 — Selecção da v.a. fulcral para μ

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t_{(n-1)}$$

[uma vez que é suposto determinar um IC para o valor esperado de uma população normal, com variância desconhecida.]

Passo 2 — Obtenção dos quantis de probabilidade

Ao ter-se em consideração que $(1 - \alpha) \times 100\% = 90\%$, far-se-á uso dos quantis

$$(a_{\alpha}, b_{\alpha}) : \begin{cases} P(a_{\alpha} \leq Z \leq b_{\alpha}) = 1 - \alpha \\ P(Z < a_{\alpha}) = P(Z > b_{\alpha}) = \alpha/2. \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_{\alpha} = F_{t_{(n-1)}}^{-1}(\alpha/2) = F_{t_{(10-1)}}^{-1}(0.05) = -F_{t_{(9)}}^{-1}(1 - 0.05) \stackrel{tabela/calc.}{=} -1.833 \\ b_{\alpha} = F_{t_{(n-1)}}^{-1}(1 - \alpha/2) = F_{t_{(10-1)}}^{-1}(0.95) \stackrel{tabela/calc.}{=} 1.833. \end{cases}$$

Passo 3 — Inversão da desigualdade $a_{\alpha} \le Z \le b_{\alpha}$

$$\begin{split} P(a_{\alpha} \leq Z \leq b_{\alpha}) &= 1 - \alpha \\ P\left[a_{\alpha} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \leq b_{\alpha}\right] &= 1 - \alpha \\ P\left[\bar{X} - b_{\alpha} \times \frac{S}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X} - a_{\alpha} \times \frac{S}{\sqrt{n}}\right] &= 1 - \alpha \end{split}$$

Passo 4 — Concretização

Atendendo aos quantis acima, às concretizações de \bar{X} e S^2 ,

$$\bar{x} = 37840$$
 $s^2 = 6556000$

e ao facto de

$$IC_{(1-\alpha)\times 100\%}(\mu) = \left[\bar{x} - F_{t_{(n-1)}}^{-1}(1-\alpha/2) \times \frac{s}{\sqrt{n}}, \quad \bar{x} + F_{t_{(n-1)}}^{-1}(1-\alpha/2) \times \frac{s}{\sqrt{n}}\right],$$

temos

$$IC_{90\%}(\mu) = \left[37840 - 1.833 \times \frac{\sqrt{6556000}}{\sqrt{10}}, 37840 + 1.833 \times \frac{\sqrt{6556000}}{\sqrt{10}} \right]$$

= [36355.8.39324.2]

Comentário

A f.d.p. de X é simétrica em relação a μ logo $me=me(X)\equiv E(X)=\mu$. Por consequência, $IC_{90\%}(me)\equiv IC_{90\%}(\mu)$.

(2.5)

- (b) Um engenheiro afirma que o valor esperado da duração desse tipo de pneus é igual a 40 000 milhas, ao passo que uma consultora defende que tal valor esperado é inferior a 40 000 milhas. Confronte a hipótese defendida pelo engenheiro com a defendida pela consultora, tomando para o efeito uma decisão com base no valor-*p*.
 - Hipóteses

$$H_0: \mu = \mu_0 = 40\,000$$

 $H_1: \mu < \mu_0$

• Estatística de teste

$$T = \frac{X - \mu_0}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \sim_{H_0} t_{(n-1)}$$

[pois pretendemos efectuar um teste sobre o valor esperado de uma população normal, com variância desconhecida.]

• Região de rejeição de H_0 (para valores de T)

Tratando-se de um teste unilateral inferior $(H_1: \mu < \mu_0)$, a região de rejeição de H_0 (para valores da estatística de teste) é do tipo $W = (-\infty, c)$.

• Decisão (com base no valor-p)

O valor observado da estatística de teste é igual a

$$t = \frac{\bar{x} - \mu_0}{\frac{s}{\sqrt{n}}}$$
$$= \frac{37840 - 40000}{\sqrt{\frac{6556000}{10}}}$$
$$\approx -2.66768$$

Dado que a região de rejeição deste teste é um intervalo à esquerda, temos:

$$\begin{array}{rcl} valor-p & = & P(T < t \mid H_0) \\ & = & F_{t_{(n-1)}}(t) \\ & = & F_{t_{(9)}}(-2.66768) \\ & = & 1 - F_{t_{(9)}}(2.66768) \\ & \stackrel{calc.}{=} & 1 - 0.987140 \\ & = & 0.012860. \end{array}$$

Assim sendo, é suposto:

- não rejeitar H_0 a qualquer n.s. α_0 ≤ 1.2860%, pelo que H_0 : $\mu = \mu_0 = 40\,000$ é consistente por exemplo ao n.s. de 1%;
- rejeitar H_0 a qualquer n.s. $\alpha_0 > 1.2860\%$, nomeadamente aos n.u.s. de 5% e 10%.

[Decisão (com base em intervalo para o valor-p)

Recorrendo às tabelas de quantis da distribuição de t-student podemos adiantar um intervalo para o valor- p:

$$\begin{array}{lll} F_{t_{(9)}}^{-1}(0.975) = 2.262 & < & 2.66768 & < & 2.821 = F_{t_{(9)}}^{-1}(0.99) \\ & & 0.01 = 1 - 0.99 & < & valor - p = 1 - F_{t_{(9)}}(2.66768) & < & 1 - 0.975 = 0.025. \end{array}$$

Consequentemente:

- não devemos rejeitar H_0 a qualquer n.s. α_0 ≤ 1%;
- devemos rejeitar H_0 a qualquer n.s. $\alpha_0 > 2.5\%$, nomeadamente aos n.u.s. de 5% e 10%.]

Grupo II 10 valores

1. Para averiguar sobre a validade da hipótese de o número de furtos diários numa certa zona ser descrito por uma variável aleatória com distribuição de Poisson, recolheram-se dados relativos a 60 dias de observação:

Número de furtos diários	0	1	2	3	4 ou mais
Frequência absoluta observada	8	20	17	5	10

Sabendo que a estimativa de máxima verosimilhança do valor esperado do número diário de furtos, calculada com base na amostra agrupada, é igual a 1.9, teste a hipótese referida, ao nível de significância de 5%.

• V.a. de interesse e f.p.

X = número de furtos diários

• Hipóteses

 $H_0: X \sim \text{Poisson}(\lambda)$, onde λ é um parâmetro DESCONHECIDO $H_1: X \not\sim \text{Poisson}(\lambda)$

• Nível de significância

 $\alpha_0 = 5\%$

• Estatística de Teste

$$T = \sum_{i=1}^{k} \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i} \stackrel{a}{\sim}_{H_0} \chi^2_{(k-\beta-1)},$$

onde:

k = No. de classes = 5

 O_i = Frequência absoluta observável da classe i

 E_i = Estimador da frequência absoluta esperada, sob H_0 , da classe i

 β = No. de parâmetros a estimar = 1 [dado que em H_0 se conjectura uma família de distribuições e não uma distribuição em particular.]

• Estimativas das frequências absolutas esperadas sob H_0

[Como λ é desconhecido o mesmo acontece com p_i^0 e com a frequência absoluta esperada, sob H_0 , da classe i,

$$n \times p_i^0 = n \times \begin{cases} \frac{e^{-\lambda} \times \lambda^{i-1}}{(i-1)!}, & i = 1, 2, 3, 4 \\ 1 - (p_1^0 + \dots p_4^0), & i = 5. \end{cases}$$

Uma vez que a estimativa de MV do valor esperado (avaliada com base na amostra agrupada) é igual a $\hat{\lambda}=1.9$, podemos obter as seguintes estimativas das frequências absolutas esperadas sob H_0 :

$$\begin{array}{lll} e_{i} & = & n \times \hat{p}_{i}^{0} \\ & = & n \times \left\{ \begin{array}{l} \frac{e^{-\hat{\lambda}} \times \hat{\lambda}^{i-1}}{(i-1)!}, & i = 1, 2, 3, 4 \\ 1 - (\hat{p}_{1}^{0} + \ldots \hat{p}_{4}^{0}), & i = 5. \end{array} \right. \\ & = & \left\{ \begin{array}{l} F_{Poisson(1.9)}(0) \stackrel{tabela/calc.}{=} 0.1496, & i = 1 \\ F_{Poisson(1.9)}(1) - F_{Poisson(1.9)}(0) \stackrel{tabela/calc.}{=} 0.4337 - 0.1496 = 0.2841, & i = 2 \\ F_{Poisson(1.9)}(2) - F_{Poisson(1.9)}(1) \stackrel{tabela/calc.}{=} 0.7037 - 0.4337 = 0.2700, & i = 3 \\ F_{Poisson(1.9)}(3) - F_{Poisson(1.9)}(2) \stackrel{tabela/calc.}{=} 0.8747 - 0.7037 = 0.1710, & i = 4 \\ 1 - (0.1496 + 0.2841 + 0.2700 + 0.1710) = 0.1253, & i = 5 \end{array} \\ & = & \left\{ \begin{array}{l} 8.976, & i = 1 \\ 17.046, & i = 2 \\ 16.200, & i = 3 \\ 10.260, & i = 4 \\ 7.519, & i = 5 \end{array} \right. \end{array} \right. \end{array}$$

[Constata-se que não é necessário fazer qualquer agrupamento de classes uma vez que em pelo menos 80% das classes se verifica $E_i \ge 5$ e que $E_i \ge 1$ para todo o i. Caso fosse preciso efectuar agrupamento de classes, os valores de k e c teriam que ser recalculados...]

• Região de rejeição de H_0 (para valores de T)

Tratando-se de um teste de ajustamento, a região de rejeição de H_0 escrita para valores de T é o intervalo à direita $W = (c, +\infty)$, onde

$$c = F_{\chi^{2}_{(k-\beta-1)}}^{-1} (1-\alpha_{0})$$

$$= F_{\chi^{2}_{(5-1-1)}}^{-1} (1-0.05)$$

$$= F_{\chi^{2}_{(3)}}^{-1} (0.95)$$

$$tabela/calc. 7.815.$$

• Decisão

No cálculo do valor observado da estatística de teste convém recorrer à seguinte tabela auxiliar:

	Classe i	Freq. abs. obs.	Estim. freq. abs. esp. sob H_0	Parcelas valor obs. estat. teste
i		o_i	$e_i = n \times \hat{p}_i^0$	$\frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$
1	{0}	8	8.976	$\frac{(8-8.976)^2}{8.976} \simeq 0.106$
2	{1}	20	17.046	0.512
3	{2}	17	16.200	0.040
4	{3}	5	10.260	2.697
5	$\{4, 5, \ldots\}$	10	7.518	0.819
		$\sum_{i=1}^{k} o_i = n$ $= 60$	$\sum_{i=1}^{k} e_i = n$	$t = \sum_{i=1}^{k} \frac{(o_i - e_i)^2}{e_i}$
		= 60	= 60	≈ 4.174

Como $t \simeq 4.174 \not\in W = (7.815, +\infty)$, não devemos rejeitar H_0 ao n.s. de $\alpha_0 = 5\%$ [nem a qualquer outro n.s. inferior a α_0].

2. A massa de certa espécie de peixe é descrita pela variável *x* (em grama) e o respectivo comprimento é representado pela variável aleatória *Y* (em centímetro). Uma amostra de 30 peixes desta espécie conduziu aos seguintes valores:

$$\sum_{i=1}^{30} x_i = 875.4, \quad \sum_{i=1}^{30} x_i^2 = 25778.00, \quad \sum_{i=1}^{30} y_i = 605.7, \quad \sum_{i=1}^{30} y_i^2 = 12553.10, \quad \sum_{i=1}^{30} x_i y_i = 17931.50,$$
 onde $\left[\min_{i=1,\dots,30} x_i, \max_{i=1,\dots,30} x_i\right] = [27.9, 31.1].$

- (a) Calcule as estimativas de mínimos quadrados dos parâmetros da reta de regressão linear simples (1.5) de Y em x.
 - Estimativas de MQ de β_0 e β_1

$$n = 30$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_i = 875.4$$

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i = \frac{875.4}{30} = 29.18$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_i^2 = 25778.00$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - n(\bar{x})^2 = 25778.00 - 30 \times 29.18^2 = 233.828$$

$$\sum_{i=1}^{n} y_i = 605.7$$

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i = \frac{605.7}{30} = 20.19$$

$$\sum_{i=1}^{n} y_i^2 = 12553.1$$

$$\sum_{i=1}^{n} y_i^2 - n(\bar{y})^2 = 12553.1 - 30 \times 20.19^2 = 324.017$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_i y_i = 17931.50$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_i y_i - n \bar{x} \bar{y} = 17931.50 - 30 \times 29.18 \times 20.19 = 257.174,$$

as estimativas de MQ de β_1 e β_0 são, para este modelo de RLS, iguais a:

$$\hat{\beta}_{1} = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_{i} y_{i} - n \bar{x} \bar{y}}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - n (\bar{x})^{2}}$$

$$= \frac{257.174}{233.828}$$

$$\approx 1.099843$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \times \bar{x}$$

$$\simeq$$
 20.19 – 1.099843 × 29.18

$$\simeq$$
 -11.903419.

• Estimativa de MQ para
$$E(Y \mid x_0) = \beta_0 + \beta_1 x_0$$

$$\hat{E}(Y \mid x_0) = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_0
\simeq -11.903419 + 1.099843 \times 29.1
\simeq 20.102012.$$

[Não estamos a cometer qualquer erro de extrapolação ao estimar pontualmente $E(Y \mid x=29.1) = \beta_0 + \beta_1 \times 29.1$ dado que $29.1 \in [\min_{i=1,...,30} x_i, \max_{i=1,...,30} x_i] = [27.9, 31.1].]$

(c) Teste a significância do modelo de regressão linear simples, ao nível de significância de 5%. Enuncie (3.0) as hipóteses de trabalho que assumir.

• Hipóteses de trabalho

No modelo de RLS, $Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i$, consideraremos $\epsilon_i \stackrel{i.i.d.}{\sim}$ Normal $(0, \sigma^2)$, i = 1, ..., n.

• [Obs.

Pretende confrontar-se

- $H_0: \beta_1 = \beta_{1,0} = 0$ (regressão linear não é significativa, i.e., o valor esperado da variável resposta $Y, E(Y) = \beta_0 + \beta_1 x$, não depende linearmente da variável explicativa x)
- $H_1: \beta_1 \neq \beta_{1,0}$ (regressão linear é significativa).]

• Hipóteses

$$H_0: \beta_1 = \beta_{1,0} = 0$$

 $H_1: \beta_1 \neq \beta_{1,0}$

• Nível de significância

$$\alpha_0 = 5\%$$

• Estatística de teste

$$T = \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_{1,0}}{\sqrt{\frac{\hat{\sigma}^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2}}} \sim_{H_0} t_{(n-2)}$$

• Região de rejeição de H_0 (para valores de T)

Estamos a lidar com um teste bilateral $(H_1: \beta_1 \neq \beta_{1,0})$, pelo que a região de rejeição de H_0 é $W = (-\infty, -c) \cup (c, +\infty)$, onde

c:
$$P(\text{Rejeitar } H_0|H_0) = \alpha_0$$

 $c = F_{t_{(n-2)}}^{-1} \left(1 - \frac{\alpha_0}{2}\right)$
 $c = F_{t_{(28)}}^{-1}(0.975)$
 $c^{tabela/calc} 2.048$

• Decisão

Tendo em conta que

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-2} \left[\left(\sum_{i=1}^n y_i^2 - n \, \bar{y}^2 \right) - \left(\hat{\beta}_1 \right)^2 \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - n \, \bar{x}^2 \right) \right]$$

$$\simeq \frac{1}{30-2} \left(324.017 - 1.099843^2 \times 233.828 \right)$$

$$\simeq 1.470210,$$

o valor observado da estatística de teste é dado por

$$t = \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_{1,0}}{\sqrt{\frac{\hat{\sigma}^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2}}}$$
$$= \frac{1.099843 - 0}{\sqrt{\frac{1.470210}{233.828}}}$$
$$\approx 13.870409.$$

Como $t \approx 13.870409 \in W = (-\infty, -2.048) \cup (2.048, +\infty)$, devemos rejeitar H_0 [hipótese de inexistência de relação de tipo linear entre o valor esperado da variável resposta Y e a variável explicativa x], ao nível de significância $\alpha_0 = 5\%$ [ou a qualquer outro n.s. superior 5%].

(d) Calcule e interprete o valor do coeficiente de determinação do modelo ajustado.

(1.0)

• Cálculo do coeficiente de determinação

$$r^{2} = \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} x_{i} y_{i} - n \bar{x} \bar{y}\right)^{2}}{\left(\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - n \bar{x}^{2}\right) \times \left(\sum_{i=1}^{n} y_{i}^{2} - n \bar{y}^{2}\right)}$$

$$= \frac{257.174^{2}}{233.828 \times 324.017}$$

$$\approx 0.873.$$

• Interpretação coeficiente de determinação

Cerca de 87.3% da variação total do comprimentos dos peixes é explicada pela respectiva massa, através do modelo de regressão linear simples ajustado. Logo podemos adiantar que a recta estimada parece ajustar-se bem ao conjunto de dados.