

2.º Teste 25 Jun 2011

Código E

Grupo I

1.  $n=10$ ,  $(x_1, x_2, \dots, x_{10})$  ca,  $x \sim N(\mu, \sigma=2)$

(a) Função Verossimilhança:

$$L(\mu, | x_1 \dots x_n) = \prod_{x_1 \dots x_n} f(x_1 \dots x_n)$$

$$\begin{matrix} x_i \text{ são} \\ \text{indep} \end{matrix} \Downarrow = \prod_{i=1}^n f_{x_i}(x_i)$$

$$\begin{matrix} x_i \text{ são} \\ \text{id} \end{matrix} \Downarrow = \prod_{i=1}^n f_x(x_i) = \prod_{i=1}^n \left(\frac{1}{\sqrt{8\pi}}\right)^{1/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} \frac{(x_i - \mu)^2}{4}\right\}$$

$$= \left(\frac{1}{8\pi}\right)^{n/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \mu)^2}{4}\right\}$$

Função log-verossimilhança:

$$l(\mu | x_1 \dots x_n) = \log_e L(\mu | x_1 \dots x_n)$$

$$= \log_e \left\{ \left(\frac{1}{8\pi}\right)^{n/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \mu)^2}{4}\right\} \right\}$$

$$= -\frac{n}{2} \log(8\pi) - \frac{1}{8} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2$$

Maximização da função log-verossimilhança:

$$\frac{d}{d\mu} l(\mu | x_1 \dots x_n) \Big|_{\mu = \hat{\mu}} = 0 \quad \wedge \quad \frac{d^2}{d\mu^2} l(\mu | x_1 \dots x_n) \Big|_{\mu = \hat{\mu}} < 0$$

$$(i) \frac{d}{d\mu} \ell(\mu | x_1, \dots, x_n) \Big|_{\mu=\hat{\mu}} = 0$$

$$(=) \frac{1}{4} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu) \Big|_{\mu=\hat{\mu}} = 0 \quad (=) n \hat{\mu} = \sum_{i=1}^n x_i$$

$$(=) \hat{\mu} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} \quad (=) \hat{\mu} = \bar{x}$$

$$(ii) \frac{d^2}{d\mu^2} \ell(\mu | x_1, \dots, x_n) \Big|_{\mu=\hat{\mu}} = -\frac{1}{4} \sum_{i=1}^n 1 \Big|_{\mu=\hat{\mu}} =$$

$$-\frac{n}{4} < 0, \text{ já que } n=10$$

Logo o Estimador de menor variância de  $\mu$  é

$$\frac{\sum_{i=1}^{10} X_i}{10} = \bar{X}$$

(b) Seja  $T_1 = \bar{X}$  e  $T_2 = \frac{X_1 + 3X_{10}}{4}$  estimadores de  $\mu$

$$e_{\mu}(T_1 | T_2) = \frac{EQV(T_2)}{EQV(T_1)}$$

onde

$$\begin{aligned} EQV(T_1) &= \text{Var}(\bar{X}) + (E(\bar{X}) - \mu)^2 \\ &= \frac{\text{var}(X)}{10} = \frac{4}{10} = 0.4 \end{aligned}$$

Uma vez que:

$$(i) E(\bar{X}) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^{10} X_i}{10}\right) = \sum_{i=1}^{10} \frac{E(X_i)}{10} \stackrel{\text{X's são id}}{\downarrow} = \frac{10 E(X)}{10}$$

$$= E(X) = \mu \quad \text{ie. } \bar{X} \text{ é estimador de centro de } \mu$$

$$(ii) \text{Var}(\bar{X}) = \text{Var}\left(\frac{\sum_{i=1}^{10} X_i}{10}\right) \stackrel{\text{X's indep}}{\uparrow} = \frac{\sum_{i=1}^{10} \text{Var}(X_i)}{10^2} \stackrel{\text{X's são id}}{\downarrow} = \frac{10 \text{Var}(X)}{10^2}$$

$$= \frac{\text{Var}(X)}{10} = \frac{4}{10} = 0.4$$

$$EQM(T_2) = \text{Var}\left(\frac{X_1 + 3X_{10}}{4}\right) + \left(E\left(\frac{X_1 + 3X_{10}}{4}\right) - \mu\right)^2$$

$$\stackrel{\text{X}_1 \perp X_{10}}{\downarrow} = \frac{\text{Var}(X_1) + 3^2 \text{Var}(X_{10})}{4^2} =$$

$$\stackrel{\text{X's são id}}{\downarrow} = \frac{4 + 9 \times 4}{16} = \frac{40}{16} = 2.5$$

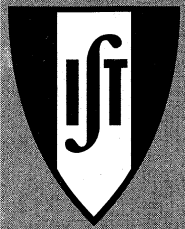
Uma vez que

$$E\left[\frac{X_1 + 3X_{10}}{4}\right] = \frac{E(X_1) + 3E(X_{10})}{4} \stackrel{\text{X}_1 \text{ e } X_{10} \text{ são id}}{\downarrow} =$$

$$= \frac{\mu + 3\mu}{4} = \mu \quad \text{ie. } T_2 \text{ é estimador de centro de } \mu$$

$$\text{logo } \text{ep}(T_1 | T_2) = \frac{2.5}{0.4} = 6.25 > 1$$

ie  $EQM(T_2) > EQM(T_1)$  e por isso  $T_1$  é mais eficiente que  $T_2$ .



2. Seja  $X = \begin{cases} 1, & \text{cliente concorda que o} \\ & \text{chê cura as dores de cabeça} \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$

e  $(X_1, X_2, \dots, X_{250})$  é uma amostra aleatória da população  $X$ , onde  $X_i \sim \text{Bern}(p)$ ,

$$p = P(X=1)$$

Sabe-se que  $(x_1, x_2, \dots, x_{250})$  é tal que

$$\sum_{i=1}^{250} x_i = 195$$

(a) 1. Variável fatorial:

Pelo TMC (aplicável pq  $n=250 \gg 30$ ,

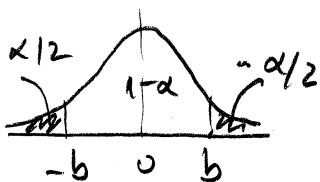
$E(X)=p$ ,  $\text{Var}(X)=p(1-p)$  existem)

$$\frac{\bar{X} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \stackrel{a}{\sim} N(0,1) \quad \text{e ainda é possível}$$

provar que, usando  $\text{var}(\bar{X}) = \frac{\bar{X}(1-\bar{X})}{n}$  se obtém

$$T = \frac{\bar{X} - p}{\sqrt{\frac{\bar{X}(1-\bar{X})}{n}}} \stackrel{a}{\sim} N(0,1)$$

2. Quantis



$$b: P\{-b \leq T \leq b\} = 1-\alpha \quad (=)$$

$$b: \Phi(b) = 1 - \frac{\alpha}{2}, \quad \text{como } 1-\alpha = 0.95$$

$$b = \Phi^{-1}(0.975) = 1.96$$

3. ICA

$$-b \leq \frac{\bar{x} - p}{\sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}}} \leq b \quad (=)$$

$$\bar{x} - b \sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}} \leq p \leq \bar{x} + b \sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}}$$

$$ICA_{95\%}(p) \approx \left[ \bar{x} - b \sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}} ; \bar{x} + b \sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}} \right]$$

4. IC

$$IC_{95\%}(p) \approx \left[ \bar{x} - b \sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}} ; \bar{x} + b \sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}} \right]$$

Recordando que:  $b = 1.96$ ,  $n = 250$ ,  $\bar{x} = \frac{195}{250} = 0.78$

$$IC_{95\%}(p) \approx [0.7286 ; 0.8314]$$

(b) Seja  $\Delta_n$  a amplitude do IC. deter-  
minado em (a)

$$\Delta_n = 2b \sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}}$$

$$n = 2b \sqrt{\frac{\bar{x}(1-\bar{x})}{n}} = 0.04$$

$$\Leftrightarrow \left(\frac{0.02}{b}\right)^2 n = \bar{x}(1-\bar{x})$$

$$\Leftrightarrow n = \frac{\bar{x}(1-\bar{x})b^2}{(0.02)^2}$$

considerando que  $1-\alpha = 0.95$  e por isso  $b = 1.96$

e  $\bar{x} \approx \frac{195}{250} = 0.78$  é próximo do valor observado  
em (a) então  $n = \lceil 1648.046 \rceil = 1649$

## Grupo II

1.

tempo espera	$O_i$	$\hat{p}_i$	$\hat{E}_i = n\hat{p}_i$
$]0, 2]$	40	0.4866	48.66
$]2, 4]$	36	0.2498	24.98
$]4, +\infty[$	24	0.2636	26.36

$n=100$

Hipóteses:  $H_0: X \sim \text{Exp}(\lambda)$  vs  $H_1: X \notin \text{Exp}(\lambda)$

Estatística Teste:  $T_0 = \sum_{i=1}^k \frac{(O_i - \hat{E}_i)^2}{\hat{E}_i} \underset{H_0}{\sim} \chi^2_{(k-\beta-1)}$   
(admitindo  $H_0$  verid)

Valor observado da estatística de teste:

$$\hat{p}_1 = \hat{P}(X \leq 2 | H_0 \text{ verid}) = \bar{F}_{\text{Exp}(1/3)}(2)$$

$$= 1 - e^{-2/3} \approx 0.4866 \text{ e } \hat{E}_1 = n\hat{p}_1 = 48.66$$

$$\hat{p}_2 = \hat{P}(2 < X \leq 4 | H_0 \text{ verid}) = \bar{F}_{\text{Exp}(1/3)}(4) - \bar{F}_{\text{Exp}(1/3)}(2)$$

$$= e^{-2/3} - e^{-4/3} \approx 0.2498 \text{ e } \hat{E}_2 = 24.98$$

$$\hat{p}_3 = \hat{P}(X > 4 | H_0 \text{ verid}) = 1 - \bar{F}_{\text{Exp}(1/3)}(4) = 0.1632$$

$$= e^{-4/3} \approx 0.2636 \text{ e } \hat{E}_3 = 26.36$$

Como  $\hat{E}_i \geq 5$ ,  $i=1,2,3$  então: não há necessidade de agrupar classes e  $k=3$ ,  $\beta=1$ .

$$\text{Logo } t_0 = \frac{(40 - 48.66)^2}{48.66} + \frac{(36 - 24.98)^2}{24.98} + \frac{(24 - 26.36)^2}{26.36}$$

$$= 6.6140$$

Valor-p:

$$p = P(T_0 \geq t_0 | H_0 \text{ Verd}) = 1 - F_{\chi^2_{(3-1-1)}}(6.6140)$$

(i) Usando a máquina de calcular:

$$p \cong 1 - 0.9899 = 0.0101$$

(ii) Usando as tabelas, sabe-se que:

$$F_{\chi^2_{(1)}}(5.024) = 0.975$$

$$F_{\chi^2_{(1)}}(6.635) = 0.990$$

Podem então escrever-se:

$$F_{\chi^2_{(1)}}(5.024) \leq F_{\chi^2_{(1)}}(6.6140) \leq F_{\chi^2_{(1)}}(6.635)$$

$$1 - 0.990 \leq 1 - F_{\chi^2_{(1)}}(6.6140) \leq 1 - 0.975$$

$$0.01 \leq p \leq 0.025$$

Regra de Decisão:

(i) Máquina calcular:

$$\alpha \geq 0.0101 \Rightarrow \text{Rejeito } H_0$$

$$\alpha < 0.0101 \Rightarrow \text{não Rejeito } H_0$$

(ii) Tabelas

$$\alpha \geq 0.025 \Rightarrow \text{Rej } H_0$$

$$\alpha \leq 0.01 \Rightarrow \bar{n} \text{ Rej } H_0$$

$$0.025 < \alpha < 0.01 \Rightarrow \text{inconclusivo}$$

Decisão:

Aos níveis de significância 1%, 5% e 10%. Rejeito  $H_0$

2. (a)

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum x_i y_i - n \bar{x} \bar{y}}{\sum x_i^2 - n \bar{x}^2} = \frac{6542.9 - 271.7 \cdot 263.8/9}{9258.69 - (271.7)^2/9}$$

$$= \frac{6542.9 - 271.7 \cdot 263.8/9}{9258.69 - (271.7)^2/9}$$

$$= \frac{-1420.929}{1056.369} \approx -1.345107$$

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

$$= 69.91838$$

Logo  $\hat{y}_i = 69.9184 - 1.3451x_i$

Este modelo estimado, após validade, só deve ser usado quando

$$16.0 \leq x_i \leq 43.9$$



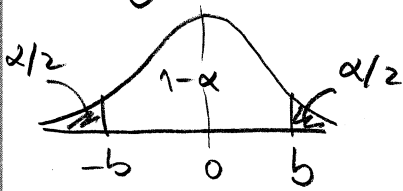
2 (b) Hipóteses:  $H_0: \beta_1 = 0$  vs  $H_1: \beta_1 \neq 0$

variável fucional:  $T = \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{se(\hat{\beta}_1)} \sim t(n-2)$

onde  $se(\hat{\beta}_1) = \sqrt{\frac{\hat{\sigma}^2}{\sum x_i^2 - n\bar{x}^2}}$

Estatística Teste:  $T_0 = T | H_0 \text{ verid}$   
 $= \frac{\hat{\beta}_1}{se(\hat{\beta}_1)} \sim t(n-2)$

Região Crítica: sendo  $\alpha = 0.10$



$b: P(T_0 \leq b | H_0 \text{ verid}) = 1 - \frac{\alpha}{2}$

$$b = F_{t(9-2)}^{-1}(0.95)$$

$$b = 1.895$$

$$RC = ]-\infty, -1.895[ \cup ]1.895, +\infty[$$

Regra de Decisão:

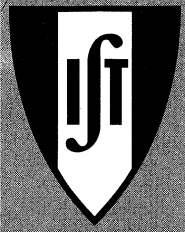
Se  $|t_0| \geq 1.895$  então Rejeito  $H_0$

Se  $|t_0| < 1.895$  então não Rejeito  $H_0$

Decisão:

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

$$= 58.79547$$



INSTITUTO  
SUPERIOR  
TÉCNICO

$t_0 = -5.7015 < -1.895$  logo Rejeito

10.

Ho em nivel de significância de 10%.

Assim, tendo por base esta amostra,  
há evidência para acreditar que a taxa  
de natalidade explica de forma linear a  
taxa de urbanizações.