

Resolução abreviada do 2º Teste - Versão A

(3.6) 1.

- V A população  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , com  $\sigma^2$  desconhecido e  $n = 25$ , logo  $T_n = \sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)/S \sim t_{24}$  é estatística pivot para estimar  $\mu$ .
- V As hipóteses a testar são  $H_0 : \mu \geq 1.95$  vs  $H_1 : \mu < 1.95$ .
- V Para  $\alpha = 5\%$ ,  $P(T_{25} < -t_{24:0.05}) = 0.05$  e  $t_{24:0.05} = 1.71$ , assim  $R_{0.05} = ]-\infty, -1.71[$ .
- F  $t_{obs} = \sqrt{25}(\bar{x} - 1.95)/s = -2.071428571$  e  
 $p-value = P(T_{25} < t_{obs} | \mu = 1.95) = P(T_{25} > 2.0714 | \mu = 1.95) \approx 1 - P(T_{25} \leq 2.06 | \mu = 1.95) =$   
 $= 1 - .975 = 0.025$
- F  $t_{obs} = \sqrt{25}(\bar{x} - 1.95)/s = 5(1.921 - 1.95)/0.07$
- F As hipóteses a testar são  $H_0 : \mu \geq 1.95$  vs  $H_1 : \mu < 1.95$ .

(2.4) 2. Pelo T.L.C.,  $Z_{45} = \sqrt{45}(\bar{X} - 5.6)/\sqrt{2} \xrightarrow{a} N(0,1)$ .

- V  $P(\bar{X} > 5.6) = 1 - P\left(Z_{45} \leq \sqrt{45}\frac{5.6 - 5.6}{\sqrt{2}}\right) \approx 1 - P(Z \leq 0) = 1 - 0.5 = 0.5$ .
- F  $P(\bar{X} > 5.6) \approx 0.5$ .

- F É possível determinar de modo aproximado, porque estamos em condições de utilizar o T.L.C..
- V É possível determinar de modo aproximado, porque estamos em condições de utilizar o T.L.C..

(3.0) 3.  $X \sim E(\lambda, 1)$ .  $E(X) = \lambda + 1$  e  $V(X) = 1^2 = 1$ .

- V  $V(\bar{X}) = V(X)/n = 1/n$ .
- V  $E(\bar{X} - 1) = E(\bar{X}) - 1 = E(X) - 1 = \lambda$ . É estimador não enviesado.
- F  $E(\bar{X}) = E(\bar{X}) = E(X) = \lambda + 1$ . É estimador enviesado.
- F  $V(\bar{X}) = V(X)/n = 1/n$ .
- V  $E(X) = \bar{X} \Leftrightarrow \lambda + 1 \Leftrightarrow \lambda = \bar{X} - 1$ .  $\lambda^* = \bar{X} - 1$  é o estimador dos momentos de  $\lambda$ .

(3.0) 4.

- F Não porque não se sabe se a população tem distribuição Normal.
- V Sim porque, apesar de não se saber se a população tem distribuição Normal, conhece-se a sua variância, e a amostra tem dimensão  $\geq 30$ .
- F Não porque sendo conhecida a variância da população, podemos obter um intervalo mais preciso usando esse valor e a distribuição Normal como distribuição aproximada para  $\bar{X}$ .
- V Para a mesma amostra e a mesma população, quanto maior o nível de confiança maior é o intervalo de confiança.

V Estatística pivot:  $V_{100} = \sqrt{100}\frac{\bar{X} - \mu}{2} \xrightarrow{a} N(0, 1)$

$$P(-a \leq V_{100} \leq a) \approx 0.95 \Leftrightarrow P(V_{100} \leq a) \approx 0.975 \Leftrightarrow a \approx 1.96$$

$$-1.96 \leq V_{100} \leq 1.96 \Leftrightarrow \bar{X} - 1.96\frac{2}{10} \leq \mu \leq \bar{X} + 1.96\frac{2}{10} \quad IC_{95\%}(\mu) \equiv \left[\bar{X} - 1.96\frac{2}{10}, \bar{X} + 1.96\frac{2}{10}\right]$$

Intervalo de 95% de confiança observado para  $\mu$

$$IC_{95\%}(\mu) \equiv \left[12.76 - 1.96\frac{2}{10}, 12.76 + 1.96\frac{2}{10}\right]$$

(4.0) 5.

- (a)  $E(\hat{\theta}) = E\left(\frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right) = E\left(\frac{1}{2n} \theta T_n\right) = \frac{\theta}{2n} E(T_n) = \frac{\theta}{2n} 2n = \theta$
- (b)  $EQM(\hat{\theta}) = V(\hat{\theta}) = V\left(\frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right) = V\left(\frac{\theta}{2n} T_n\right) = \frac{\theta^2}{4n^2} V(T_n) = \frac{\theta^2}{4n^2} 4n = \frac{\theta^2}{n}$
- (c)  $T_n$  é estatística pivot para estimar  $\theta$  porque é uma função apenas da amostra e do parâmetro  $\theta$  e o conhecimento da sua distribuição não exige o conhecimento prévio do valor de  $\theta$ .
- (d)
- $P(a \leq T_n \leq b) = 1 - \alpha$ .
  - $P(T_n \leq a) = \alpha/2 \Leftrightarrow a = \chi_{2n:1-\alpha/2}^2$      $P(T_n \geq b) = \alpha/2 \Leftrightarrow b = \chi_{2n:\alpha/2}^2$ .
  - $\chi_{2n:1-\alpha/2}^2 \leq T_n \leq \chi_{2n:\alpha/2}^2 \Leftrightarrow \chi_{2n:1-\alpha/2}^2 \leq \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n X_i^2 \leq \chi_{2n:\alpha/2}^2 \Leftrightarrow \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{\chi_{2n:\alpha/2}^2} \leq \theta \leq \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{\chi_{2n:1-\alpha/2}^2}$
  - $IC_{100(1-\alpha)\%}(\theta) \equiv \left[ \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{\chi_{2n:\alpha/2}^2}, \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{\chi_{2n:1-\alpha/2}^2} \right]$

(4.0) 6.

- (a)  $H_0 : p_i = P(X = A_i) = 1/3, i = 1, 2, 3$     vs     $H_1 : \exists i \in \{1, 2, 3\} : p_i = P(X = A_i) \neq 1/3$
- (b)
- | X              | A <sub>1</sub> | A <sub>2</sub> | A <sub>3</sub> |
|----------------|----------------|----------------|----------------|
| O <sub>i</sub> | 195            | 225            | 180            |
| E <sub>i</sub> | 200            | 200            | 200            |
- (c)
- Hipóteses:  $H_0 : p_i = P(X = A_i) = 1/3, i = 1, 2, 3$     vs     $H_1 : \exists i \in \{1, 2, 3\} : p_i = P(X = A_i) \neq 1/3$
  - Estatística de teste:  $X^2 = \sum_{i=1}^3 \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i} \stackrel{a}{\sim} \chi_{3-1}^2$ , se  $H_0$  é verdadeira.
  - Região de rejeição para  $\alpha = 10\%$ :  $R_{0.1} \equiv ]a, +\infty[$ , com  $P(\chi_2^2 > a) = 0.1$ . Como  $a = \chi_{2:0.1}^2 = 4.61$ ,  $R_{0.1} = ]4.61, +\infty[$
  - Decisão:  $x_{obs}^2 = 5.25$  e devido a  $x_{obs}^2 = 5.25 \notin R_{0.1}$ , não existe evidência estatística para afirmar que os compradores têm diferentes preferências pelo tamanho do pacote que vão adquirir.
- (d)  $p-value = P(X^2 > x_{obs}^2 | H_0 \text{ é verdadeira}) = P(\chi_2^2 > 5.25) = 1 - P(\chi_2^2 \leq 5.25) = 1 - 0.9276 = 0.0724$