#### Lista 2

#### Tópicos Especiais em Engenharia de Computação

15 de outubro de 2017

Sejam  $\bar{x}_1=230,0s_1=10,7,\bar{x}_2=225,5,s_1=10,7es_2=15,4$ , para  $\sigma_1^2=\sigma_2^2$ , calcularemos um **intervalo de confiança(IC)** de 95%( $\alpha=0.05$ ) para a diferença das médias  $\mu_1-\mu_2$ . Se

$$s = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

então:

$$Z = \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} = \frac{\bar{x} - \mu}{s} \Rightarrow \mu = \bar{x} \pm Z * s$$

Dizer que a média está contida num determinado IC significa que  $\mu=\bar{x}\pm Zs$ . Assim, para a diferença das médias temos que:

$$\mu_1 - \mu_2 = (\bar{x}_1 \pm Zs_1) - (\bar{x}_2 \pm Zs_2)$$

$$= \bar{x}_1 \pm Zs_1 - \bar{x}_2 \pm Zs_2$$

$$= (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm Z(s_1 - s_2)$$

Como procuramos um IC bilateral temos que  $\frac{\alpha}{2}=0.025$ . Pela simetria da curva de distribuição Normal temos que

$$|Z_{\alpha}| = |Z_{1-\alpha}| \Rightarrow |Z_{0,025}| = |Z_{0,975}|.$$

Com a ajuda do software estatístico RStudio:

```
qnorm(.975)
## [1] 1.959964
```

Assim temos:

$$\mu_1 - \mu_2 = (230, 0 - 225, 5) \pm 1,96(10, 7 - 15, 4) = 7,5 \pm 9,2$$

Sejam  $n_1=20, \bar{x}_1=510, s_1^2=20$  e  $n_2=15, \bar{x}_2=620, s_2^2=30$  com  $\sigma_1^2\neq\sigma_2^2$ ., deseja-se calcular:

a) Um intervalo de confiança de 95% para  $\mu_1 - \mu_2$ Como  $n \leq 30$  em ambos os casos, usamos uma distribuição **t-Student**. Assim, para  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$  temos que

$$\mu_1 - \mu_2 = (\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm t_{df} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}$$

onde

$$d_f = \frac{\left(\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}\right)}{\left(\frac{s_1^2}{n_1}\right)^2} = \frac{\left(20/20 + 30/15\right)^2}{\frac{(20/20)^2}{n_1 - 1} + \frac{\left(\frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}{n_2 - 1}} = \frac{26}{19}$$

a) cont.

$$\mu_1 - \mu_2 = (\bar{x}_1) - \bar{x}_2) \pm t_{0,975,26} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}$$

#### Pelo **RStudio**:

qt(.975,26)

## [1] 2.055529

$$\mu_1 - \mu_2 = (510 - 620) \pm 2,056 \sqrt{\frac{20}{20} + \frac{30}{15}}$$

$$= -110 \pm 3,561$$

b) Dadas  $\sigma_1^2$  e  $\sigma_2^2$  as variânicas de duas V.A.s com distribuição normal e  $s_1^2$  e  $s_2^2$  as variâncias amostrais, define-se **F** com **distribuição F de Snedecom**:

$$F = \frac{s_1^2/\sigma_1^2}{s_2^2/\sigma_2^2} = \frac{s_1^2}{s_2^2} \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2}$$

para os graus de liberdade  $df_1=m-1$  e  $df_2=n-1$ Para construir um IC a variável F deve obedecer à seguinte probabilidade:

$$P(F_{\frac{\alpha}{2},df_1,df_2} < F < F_{1-\frac{\alpha}{2},df_1,df_2}) = 1 - \alpha$$

b) cont.

Para tanto:

$$F_{\frac{\alpha}{2},df_{1},df_{2}} < \frac{s_{1}^{2}}{s_{2}^{2}} \frac{\sigma_{2}^{2}}{\sigma_{1}^{2}} < F_{1-\frac{\alpha}{2},df_{1},df_{2}}$$

$$F_{\frac{\alpha}{2},df_{1},df_{2}} \frac{s_{2}^{2}}{s_{1}^{2}} < \frac{\sigma_{2}^{2}}{\sigma_{1}^{2}} < F_{1-\frac{\alpha}{2},df_{1},df_{2}} \frac{s_{2}^{2}}{s_{1}^{2}}$$

Invertendo os termos:

$$\frac{1}{\mathit{F}_{1-\frac{\alpha}{2},\mathit{df}_{1},\mathit{df}_{2}}}\frac{s_{2}^{2}}{s_{1}^{2}} < \frac{\sigma_{1}^{2}}{\sigma_{2}^{2}} < \frac{1}{\mathit{F}_{\frac{\alpha}{2},\mathit{df}_{1},\mathit{df}_{2}}}\frac{s_{2}^{2}}{s_{1}^{2}}$$

b) cont.

Substituindo os valores:

$$\frac{1}{F_{0.975,19,14}} \frac{20}{30} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{1}{F_{0.975,19,14}} \frac{20}{30}$$

Utilizando o **RStudio** e a propriedade da distribuição F:

$$F_{\frac{\alpha}{2},df_{1},df_{2}} = \frac{1}{F_{1-\frac{\alpha}{2},df_{1},df_{2}}}$$

b) cont.

$$F_{0.975,19,14} = \frac{1}{F_{0.025,19,14}} = \frac{1}{0.378} = 2.645$$

Logo:

$$\frac{1}{2.645} \frac{20}{30} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{1}{0.378} \frac{20}{30}$$
$$0.251 < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < 1.754$$

Seiam  $n = 300, \bar{x} = 1660$  e s = 90h, deseja-se testar:

- $H_0: \mu_0 = 1690h$
- $H_1: \mu_0 \neq 1690h$

Trata-se, portanto, de um **Teste Z bicaudal**. Para:

a)  $\alpha = 0.05$ Calculadndo  $Z = \frac{\bar{x} - \mu_0}{s / \sqrt{n}} = \frac{1660 - 1690}{90 / \sqrt{300}} = -5,77$ 

Conforme calculado em questão anterior:

$$Z_{0.025} = -1.96$$
  $Z_{0.975} = 1.96$ 

Como  $Z < Z_{\frac{\alpha}{2}}$  rejeitamos  $H_0$  com  $\alpha = 0.05$ 



**b)**  $\alpha = 0.01$ Para o mesmo Z=-5.77 e  $Z_{\frac{\alpha}{2}}=Z_{\underline{0.01}}=Z_{0.005}$ 

qnorm(0.025)## [1] -1.959964

Como  $Z < Z_{\frac{\alpha}{2}}$  rejeitamos  $H_0$  com  $\alpha = 0.01$ 

Sejam  $n=20, \bar{x}=0.06$  e s=0.009, deseja-se testar:

- $H_0: \mu_0 = 0.05$  pol
- $H_1: \mu_0 \neq 0.05$  pol

Trata-se, portanto, de um Teste t bicaudal. Para:

a)  $\alpha=0.05$  Calculadndo  $t=\frac{\bar{x}-\mu_0}{s/\sqrt{n}}=\frac{0.06-0.05}{0.009/\sqrt{20}}=4.969$  Calculando  $t_{1-\frac{\alpha}{2},19}$ :

Como  $t>t_{1-\frac{lpha}{2}}$  rejeitamos  ${
m H_0}$  com  $lpha={
m 0.05}$ 



b)  $\alpha=0.01$  Para o mesmo t=4.969 e  $t_{1-\frac{\alpha}{2},19}=t_{1-\frac{0.01}{2},19}=t_{0.995,19}$ :

```
qt(0.995,19)
## [1] 2.860935
```

Como  $t>t_{1-\frac{\alpha}{2},19}$  rejeitamos  $H_0$  com lpha=0.01

Sejam  $n_a=20$ ,  $s_a=8(s_a^2=64)$  para a turma A e  $n_b=25$ ,  $s_b=10(s_b^2=100)$  para a turma B, deseja-se saber se a variabilidade de B é maior que a de A. Assim temos:

- $\bullet \ H_0: \sigma_b^2 = \sigma_a^2$
- $H_1: \sigma_b^2 > \sigma_a^2$

Trata-se, portanto, de um **teste f unicaudal de cauda longa**. Calculando f:

$$f = \frac{s_b^2}{s_a^2} = \frac{100}{64} = 1.562$$

a)  $\alpha = 0.01$  Calculando  $f_{0.01,24,19}$ :

```
qf(0.01,24,19,lower.tail = FALSE)
## [1] 2.924866
```

Como  $f > f_{0.01,24,19}$  é FALSO falhamos em rejeitar  $H_0$  com  $\alpha = 0.01$ 

b)  $\alpha = 0.05$  Calculando  $f_{0.05,24,19}$ :

```
qf(0.05,24,19,lower.tail = FALSE)
## [1] 2.114143
```

Como  $f > f_{0.01,24,19}$  é FALSO falhamos em rejeitar  $H_0$  com  $\alpha = 0.05$ 

Seja a distribuição Gaussiana Multivariada dada por:

$$f(\mathbf{x}|\mathbf{\mu}, \mathbf{C}) = \frac{1}{(2\pi)^{D/2} det(\mathbf{C})^{1/2}} exp(-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{\mu})^T \mathbf{C}^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{\mu}))$$

onde:

- D espaço D-dimensional
- C matriz de covariância
- μ vetor de médias
- x vetor de V.A. independentes

Da definição de **matriz de covariância**, para  $\mathbf{x} = [x_1, x_2]$  e  $\boldsymbol{\mu} = [\mu_1, \mu_2]$ , temos:

$$C = E[(x - \mu)^{T}(x - \mu)]$$

$$= E\begin{bmatrix} x_{1} - \mu_{1} \\ x_{2} - \mu_{2} \end{bmatrix} [x_{1} - \mu_{1} \quad x_{2} - \mu_{2}]$$

$$= E\begin{bmatrix} (x_{1} - \mu_{1})(x_{1} - \mu_{1}) & (x_{1} - \mu_{1})(x_{2} - \mu_{2}) \\ (x_{1} - \mu_{1})(x_{2} - \mu_{2}) & (x_{2} - \mu_{2})(x_{2} - \mu_{2}) \end{bmatrix}$$

$$= E\begin{bmatrix} (x_{1} - \mu_{1})^{2} & (x_{1} - \mu_{1})(x_{2} - \mu_{2}) \\ (x_{1} - \mu_{1})(x_{2} - \mu_{2}) & (x_{2} - \mu_{2})^{2} \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} \sigma_{1}^{2} & \sigma_{12} \\ \sigma_{21} & \sigma_{2}^{2} \end{bmatrix}$$

onde  $\sigma_{12}$  é a covariância entre  $x_1$  e  $x_2$ .

