

Vamos construir intervalos de confiança com nível  $\gamma = 1 - \alpha$ .

1. Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de uma variável aleatória

$$X \sim N(\mu, \sigma^2).$$

i. Intervalo de confiança para  $\mu$  com  $\sigma^2$  conhecida.

$$\left[ \bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right],$$

com

$$P(Z > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

ii. Intervalo de confiança para  $\mu$  com  $\sigma^2$  desconhecida.

$$\left[ \bar{X} - t_{\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} ; \bar{X} + t_{\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} \right].$$

com

$$P(T(n-1) > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

iii. Intervalo de confiança para  $\sigma^2$ .

$$\left[ \frac{(n-1)S^2}{q_2} ; \frac{(n-1)S^2}{q_1} \right]$$

com

$$P(\chi^2(n-1) > q_1) = 1 - \frac{\alpha}{2} \quad e \quad P(\chi^2(n-1) > q_2) = \frac{\alpha}{2}.$$

2. Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de uma variável aleatória

$$X \sim Exp(\theta).$$

Seja

$$S = \sum_{i=1}^n X_i \sim Gama(n, \theta).$$

$$Q = 2\theta S \sim \chi^2(2n).$$

$$\left[ \frac{q_1}{2S} ; \frac{q_2}{2S} \right].$$

com

$$P(\chi^2(2n) > q_1) = 1 - \frac{\alpha}{2} \quad e \quad P(\chi^2(2n) > q_2) = \frac{\alpha}{2}.$$

3. Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de uma variável aleatória

$$X \sim \text{Ber}(p).$$

Seja

$$S = \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Bin}(n, p) \approx N(np; np(1-p)).$$

Seja

$$\hat{p} = \frac{S}{n}$$

i. Intervalo de confiança conservador para  $p$ :

$$\left[ \hat{p} - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{4n}} \ ; \ \hat{p} + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{4n}} \right].$$

com

$$P(Z > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

ii. Intervalo de confiança de MV para  $p$ :

$$\left[ \hat{p} - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \ ; \ \hat{p} + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \right].$$

com

$$P(Z > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

iii. Intervalo de confiança de MV com fator de correção para  $p$ :

$$[l_i \ ; \ l_s],$$

$$l_i = \frac{S - 0,5}{n} - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}} \sqrt{\frac{(S - 0,5)}{n} \left(1 - \frac{S - 0,5}{n}\right)},$$

$$l_s = \frac{S + 0,5}{n} + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}} \sqrt{\frac{(S + 0,5)}{n} \left(1 - \frac{S + 0,5}{n}\right)}.$$

com

$$P(Z > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

iv. Intervalo de confiança para  $p$  usando o método de Wilson:

$$[l_i \ ; \ l_s],$$

$$l_i = \frac{s + \frac{z_{\alpha/2}^2}{2} - z_{\alpha/2} \sqrt{s - \frac{s^2}{n} + \frac{z_{\alpha/2}^2}{4}}}{n + z_{\alpha/2}^2}.$$

$$l_s = \frac{s + \frac{z_{\alpha/2}^2}{2} + z_{\alpha/2} \sqrt{s - \frac{s^2}{n} + \frac{z_{\alpha/2}^2}{4}}}{n + z_{\alpha/2}^2}.$$

com

$$P(Z > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

v. Intervalo de confiança exato para  $p$ .

$$[l_i ; l_s],$$

$$l_i = \frac{s}{s + (n - s + 1)f_2},$$

com

$$r_1 = 2(n - s + 1) \text{ e } r_2 = 2s.$$

$$l_s = \frac{s + 1}{s + 1 + \frac{(n-s)}{f_1}}$$

com

$$r_3 = 2(s + 1) \text{ e } r_4 = 2(n - s).$$

Em que

$$P(F(r_1, r_2) > f_1) = \frac{\alpha}{2},$$

$$P(F(r_3, r_4) > f_2) = \frac{\alpha}{2}.$$

4. Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de uma variável aleatória  $X$  que pertence à família exponencial uniparamétrica de parâmetro  $\theta$ . Seja  $\hat{\theta}$  o estimador de máxima verossimilhança  $\theta$ . Vamos usar a distribuição assintótica de  $\hat{\theta}$

Seja  $I_F(\hat{\theta})$  a estimativa de MV da informação de Fisher.

A nossa quantidade pivotal

$$Z = \frac{\hat{\theta} - \theta}{\sqrt{(n I_F(\hat{\theta}))^{-1}}} \stackrel{a}{\sim} N(0, 1)$$

$$Z = \sqrt{n} I_F(\hat{\theta}) (\hat{\theta} - \theta) \stackrel{a}{\sim} N(0, 1)$$

a.  $IC(\theta, \gamma)$

$$\left[ \hat{\theta} - \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n I_F(\hat{\theta})}} ; \hat{\theta} + \frac{z_{\alpha/2}}{\sqrt{n I_F(\hat{\theta})}} \right]$$

com

$$P(Z > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

b.  $IC(g(\theta), \gamma)$

$$\left[ g(\hat{\theta}) - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{[g'(\hat{\theta})]^2}{n I_F(\hat{\theta})}} \ ; \ g(\hat{\theta}) + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{[g'(\hat{\theta})]^2}{n I_F(\hat{\theta})}} \right]$$

5. Vamos construir intervalos de confiança para a diferença de médias  $\Delta = \mu_1 - \mu_2$  de duas populações normais independentes.

Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de tamanho  $n$  de

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2),$$

As variáveis

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \quad e \quad S_1^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1}.$$

são independentes . Além disso

$$\bar{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n}\right) \quad e \quad U = \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(n-1).$$

Seja  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$  uma amostra aleatória de tamanho  $n$  de

$$Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2).$$

As variáveis

$$\bar{Y} = \frac{\sum_{j=1}^m Y_j}{m} \quad e \quad S_2^2 = \frac{\sum_{j=1}^m (Y_j - \bar{Y})^2}{m-1}.$$

são independentes . Além disso

$$\bar{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{m}\right) \quad e \quad V = \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(m-1).$$

As variáveis  $\bar{X}$ ,  $\bar{Y}$ ,  $U$  e  $V$  são independentes.

- a.  $IC(\mu_1 - \mu_2, \gamma)$  quando  $\sigma_1^2$  e  $\sigma_2^2$  são conhecidos.

Sabemos que

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}\right).$$

Assim

$$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \sim N(0, 1).$$

$$\left[ (\bar{X} - \bar{Y}) - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}} ; (\bar{X} - \bar{Y}) + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}} \right]$$

com

$$P(Z > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

- b.  $IC(\mu_1 - \mu_2, \gamma)$  quando  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$  que é desconhecida.  
Vamos estimar  $\sigma^2$  por:

$$S_p^2 = \frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2}.$$

$$E(S_p^2) = \frac{(n-1)E(S_1^2) + (m-1)E(S_2^2)}{n+m-2}.$$

$$E(S_p^2) = \frac{(n-1)\sigma^2 + (m-1)\sigma^2}{n+m-2} = \sigma^2.$$

Note que

$$U = \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma_1^2} = \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$V = \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma_2^2} = \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m-1)$$

$$W = U + V = \frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{\sigma^2}$$

$$W = U + V = \frac{(n+m-2)S_p^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n+m-2)$$

Como as variâncias são iguais temos:

$$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}}} \sim N(0, 1).$$

$Z$  e  $W$  são independentes então

$$T = Q(\mathbf{X}, \mathbf{Y}, \mu_1, \mu_2) = \frac{Z}{\sqrt{W/(n+m-2)}} \sim t(n+m-2).$$

$$T = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}}} \sim t(n+m-2)$$

$$\left[ (\bar{X} - \bar{Y}) - t_{\alpha/2} S_p \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}} ; (\bar{X} - \bar{Y}) + t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{m}} \right]$$

com

$$P(T(n+m-2) > t_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

c.  $IC(\mu_1 - \mu_2, \gamma)$  quando  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ , desconhecidas.

A quantidade pivotal é:

$$T = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n} + \frac{S_2^2}{m}}} \sim t(r),$$

com

$$r = \frac{(A+B)^2}{\frac{A^2}{n-1} + \frac{B^2}{m-1}},$$

$$A = \frac{s_1^2}{n} \quad B = \frac{s_2^2}{m}.$$

Arredonde  $r$  para o inteiro mais próximo.

$$\left[ (\bar{X} - \bar{Y}) - t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{S_1^2}{n} + \frac{S_2^2}{m}} ; (\bar{X} - \bar{Y}) + t_{\alpha/2} \sqrt{\frac{S_1^2}{n} + \frac{S_2^2}{m}} \right]$$

com

$$P(T(r) > t_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

d.  $IC(\theta, \gamma)$ ,  $\theta = \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2}$ .

Como

$$U = \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(n-1)$$

Assim,

$$\frac{U}{n-1} = \frac{S_1^2}{\sigma_1^2}.$$

$$V = \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(m-1)$$

Assim,

$$\frac{V}{m-1} = \frac{S_2^2}{\sigma_2^2}.$$

Como  $U$  e  $V$  são independentes temos que

$$F = \frac{\frac{U}{n-1}}{\frac{S_2^2}{\sigma_2^2}} = \frac{\frac{S_1^2}{\sigma_1^2}}{\frac{S_2^2}{\sigma_2^2}}$$

Nossa quantidade pivotal

$$F = \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2} \sim F(n-1, m-1).$$

O intervalo de confiança é dado por:

$$\left[ f_1 \frac{S_2^2}{S_1^2} ; f_2 \frac{S_2^2}{S_1^2} \right],$$

com

$$P(F(n-1, m-1) > f_2) = \frac{\alpha}{2}.$$

$$P(F(n-1, m-1) < f_1) = \frac{\alpha}{2}.$$

Seja

$$P(F(m-1, n-1) > a) = \frac{\alpha}{2}.$$

Assim

$$f_1 = \frac{1}{a}.$$

Sempre proceda deste jeito. Perceba a inversão dos graus de liberdade.

## 6. Populações Dependentes:

Seja

$$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \rho, \sigma_1^2, \sigma_2^2).$$

Seja  $(X_1, Y_1), (X_2, Y_2), \dots, (X_n, Y_n)$  uma amostra aleatória de  $(X, Y)$ .

Sabemos que

$$D = X - Y \sim N(\mu_D, \sigma_D^2),$$

$$\mu_D = \mu_1 - \mu_2 = \Delta,$$

$$\sigma_D^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2\rho\sigma_1\sigma_2.$$

Sejam

$$D_i = X_i - Y_i, i = 1, 2, \dots, n$$

Assim

$D_1, D_2, \dots, D_n$  é uma amostra aleatória de  $D \sim N(\mu_D, \sigma_D^2)$ .

Considere

$$\bar{D} = \frac{\sum_{i=1}^n D_i}{n} \quad e \quad S_D^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (D_i - \bar{D})^2}{n-1}.$$

A quantidade pivotal é

$$T = \frac{\bar{D} - \mu_D}{S_D/\sqrt{n}} = \frac{\bar{D} - (\mu_1 - \mu_2)}{S_D/\sqrt{n}} \sim t(n-1).$$

Nosso intervalo fica:

$$\left[ \bar{D} - t_{\alpha/2} \frac{S_D}{\sqrt{n}} ; \bar{D} + t_{\alpha/2} \frac{S_D}{\sqrt{n}} \right],$$

com

$$P(T(n-1) > t_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$

## 7. Comparação de Proporções em duas populações independentes

$$X \sim Ber(p_1) \quad , \quad Y \sim Ber(p_2),$$

independentes.

Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de  $X$  Fazendo

$$S_1 = \sum_{i=1}^n X_i.$$

$$\hat{p}_1 = \frac{S_1}{n} \sim N\left(p_1, \frac{p_1(1-p_1)}{n}\right),$$

aproximadamente.

Seja  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$  uma amostra aleatória de  $Y$

$$S_2 = \sum_{j=1}^m Y_j.$$

$$\hat{p}_2 = \frac{S_2}{m} \sim N\left(p_2, \frac{p_2(1-p_2)}{m}\right),$$

aproximadamente.

Como  $\hat{p}_1$  e  $\hat{p}_2$  são independentes temos

$$\hat{p}_1 - \hat{p}_2 \sim N\left(p_1 - p_2, \frac{p_1(1-p_1)}{n} + \frac{p_2(1-p_2)}{m}\right),$$

aproximadamente.

A quantidade pivotal é dada por:



$$Z = \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n} + \frac{p_2(1-p_2)}{m}}} \sim N(0, 1),$$

aproximadamente.

Vamos trabalhar com outra quantidade pivotal dada por

$$Z = \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)}{n} + \frac{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)}{m}}} \sim N(0, 1),$$

aproximadamente.

O intervalo de confiança é dado por  $(l_i, l_s)$ :

$$l_i = (\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)}{n} + \frac{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)}{m}},$$

$$l_s = (\hat{p}_1 - \hat{p}_2) + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)}{n} + \frac{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)}{m}},$$

com

$$P(Z > z_{\alpha/2}) = \frac{\alpha}{2}.$$