

# BIOESTATÍSTICA

M.I. Eng. Biomédica

2015-2016

Aula Teórica 8

# Testes de hipóteses

- Erros

<b>H<sub>0</sub></b> <b>Decisão</b>	<b>Verdadeira</b>	<b>Falsa</b>
<b>Rejeitar H<sub>0</sub></b>	Erro tipo I $\alpha$	Potência do teste $1-\beta$
<b>Aceitar H<sub>0</sub></b>	Nível de confiança $1-\alpha$	Erro tipo II $\beta$

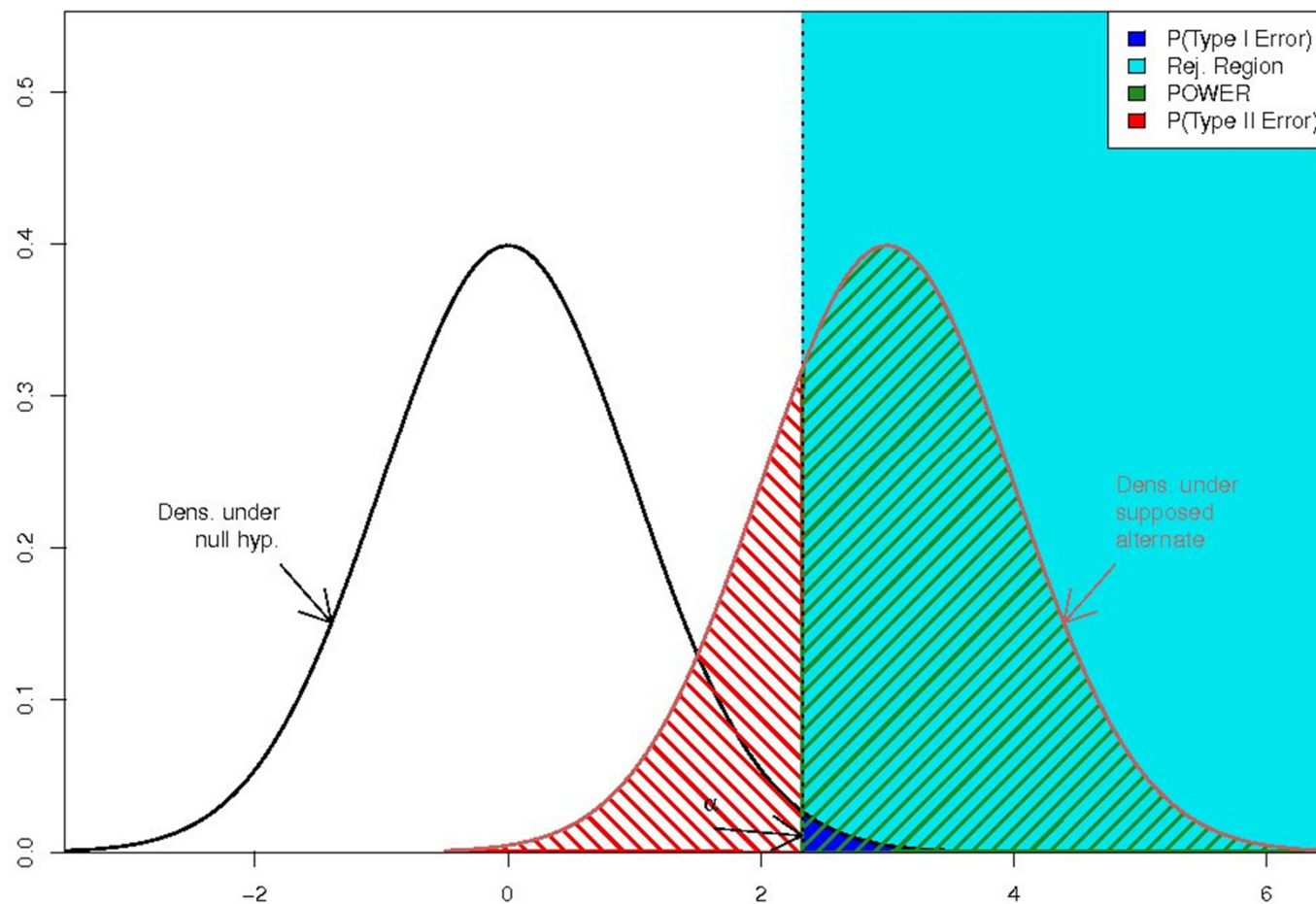
$$\alpha = P(\text{rejeitar } H_0 / H_0 \text{ verdadeira})$$

$$1-\alpha = P(\text{aceitar } H_0 / H_0 \text{ verdadeira})$$

$$\beta = P(\text{aceitar } H_0 / H_0 \text{ falsa})$$

$$1-\beta = P(\text{rejeitar } H_0 / H_0 \text{ falsa})$$

# Testes de hipóteses



# Testes de hipóteses

- Tamanho da amostra

- Suponhamos que:

$$H_0 : \mu = \mu_0$$

$$H_1 : \mu = \mu_1$$

- Em que os dados seguem uma distribuição normal com média  $\mu$  e variância conhecida  $\sigma^2$ .
  - O tamanho da amostra necessário para executar um teste bilateral de nível de significância  $\alpha$  e potência  $1-\beta$  é

$$n = \frac{\sigma^2 (z_{1-\beta} + z_{1-\alpha/2})^2}{(\mu_0 - \mu_1)^2}$$

# Testes de hipóteses

- Tamanho da amostra
  - O tamanho da amostra também pode ser determinado a partir do tamanho do intervalo de confiança. Assim, para que um intervalo de confiança tenha um tamanho não superior a  $L$ , é necessário que o tamanho da amostra seja

$$n = 4 t_{n-1, 1-\alpha/2}^2 s^2 / L^2 = 4 z_{1-\alpha/2}^2 s^2 / L^2$$

# Testes de normalidade

- Teste de Kolmogorov-Smirnov
  - $n > 20$
- Teste de Shapiro-Wilk
  - $n \leq 20$

$$\begin{cases} H_0 : \text{Distribuição Amostral} \sim N(\mu, \sigma^2) \\ H_1 : \text{Distribuição Amostral} \not\sim N(\mu, \sigma^2) \end{cases}, \alpha = 0,05$$



# Amostras emparelhadas

- Num problema de testes de hipóteses para duas amostras os parâmetros associados às distribuições são comparados.
- Duas amostras dizem-se emparelhadas se a cada ponto da primeira amostra corresponde um único ponto na segunda amostra.
- Duas amostras dizem-se independentes se os pontos numa das amostras não tem relação com os pontos da outra amostra.

# Amostras emparelhadas

- O teste estatístico para amostras emparelhadas é

$$t = \frac{\bar{d}}{s_d / \sqrt{n}}$$

- com

$$s_d = \sqrt{\left[ \sum_{i=1}^n d_i^2 - \left( \sum_{i=1}^n d_i \right)^2 / n \right] / (n-1)}$$

- Se  $|t| > t_{n-1, 1-\alpha/2}$ , então rejeita-se  $H_0$
- Se  $|t| \leq t_{n-1, 1-\alpha/2}$ , então aceita-se  $H_0$

$$p = \begin{cases} 2 P[t_{n-1} \leq t], & \text{se } t \leq 0 \\ 2 (1 - P[t_{n-1} \leq t]), & \text{se } t > 0 \end{cases}$$



# Amostras emparelhadas

- O intervalo de confiança para a verdadeira diferença (D) entre as médias de duas amostras emparelhadas (bilateral) é:

$$\left( \bar{d} - t_{n-1, 1-\alpha/2} s_d / \sqrt{n}, \bar{d} + t_{n-1, 1-\alpha/2} s_d / \sqrt{n} \right)$$

# Amostras emparelhadas

- Exemplo:

SBP levels (mm Hg) in 10 women while not using (baseline) and while using (follow-up) OCs

$i$	SBP level while not using OCs ( $x_{i1}$ )	SBP level while using OCs ( $x_{i2}$ )	$d_i^*$
1	115	128	13
2	112	115	3
3	107	106	-1
4	119	128	9
5	115	122	7
6	138	145	7
7	126	132	6
8	105	109	4
9	104	102	-2
10	115	117	2

$*d_i = x_{i2} - x_{i1}$

# Amostras emparelhadas

- Teste t:

$$\bar{d} = (13 + 3 + \dots + 2) / 10 = 4,80$$

$$s_d^2 = \left[ (13 - 4,80)^2 + \dots + (2 - 4,80)^2 \right] / 9 = 20,844$$

$$s_d = \sqrt{20,844} = 4,566$$

$$t = 4,80 / (4,566 / \sqrt{10}) = 3,32$$

- Como

$$t_{9, 0,975} = 2,262$$

- Então  $H_0$  pode ser rejeitado ( $\alpha = 0,05$ ), e conclui-se que iniciar a toma de contraceptivos orais está associado a uma variação significativa da pressão arterial sistólica.

# Amostras emparelhadas

- O intervalo de confiança para o mesmo exemplo vem:

$$\begin{aligned}\bar{d} \pm t_{n-1,0,975} s_d / \sqrt{n} &= 4,80 \pm t_{9,0,975} 1,444 \\ &= 4,80 \pm 2,262 \times 1,444 \\ &= 4,80 \pm 3,27 \text{ mmHg}\end{aligned}$$

- Assim a verdadeira variação de pressão arterial sistólica encontra-se com maior probabilidade entre 1,5mmHg e 8,1mmHg.

# Amostras independentes

- Existem várias situações para as quais se está interessado em testar a igualdade de duas populações normais independentes.
- Seja, então:

$$X \sim N(\mu_X, \sigma_X^2) \quad \text{e} \quad Y \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2)$$

- sendo as variáveis X e Y independentes.
- Testar a igualdade das distribuições equivale a testar a igualdade das médias ou a igualdade das variâncias. Recolhe-se então uma amostra casual com  $m$  observações da população X, e outra, com dimensão  $n$  da população Y.

# Amostras independentes

- Para o teste da igualdade das duas médias tem-se:

$$H_0 : \mu_X = \mu_Y$$

$$H_1 : \mu_X \neq \mu_Y$$

- Parece razoável basear o teste na diferença entre as duas médias amostrais. Se a diferença se encontra longe do zero a hipótese nula é rejeitada.
- Como X e Y, são distribuídas normalmente, com uma determinada média e variância, a sua diferença, X-Y, também seguirá uma distribuição normal de média igual a  $\mu_X - \mu_Y$  e variância  $\sigma^2(1/m + 1/n)$ , supondo-se neste caso específico que

$$\sigma_X^2 = \sigma_Y^2 = \sigma^2$$

# Amostras independentes

- Simbolicamente, vem:

$$X - Y \sim N\left[\mu_X - \mu_Y, \sigma^2\left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n}\right)\right]$$

- Sob  $H_0$ , assume-se que  $\mu_X - \mu_Y = 0$ , logo

$$X - Y \sim N\left[0, \sigma^2\left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n}\right)\right]$$

- Se a variância for conhecida, então

$$\frac{X - Y}{\sigma\sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} \sim N[0,1]$$

# Amostras independentes

- Infelizmente,  $\sigma^2$  é geralmente desconhecida, sendo necessário por isso estimá-la a partir dos dados.
- As amostras apresentam variâncias  $s_X^2$  e  $s_Y^2$  cuja média poderia ser usada para estimar  $\sigma^2$ . No entanto, a média iria ponderar de forma igual as duas amostras que podem ter dimensões diferentes.
- A melhor estimativa é dada por:

$$s^2 = \frac{(m-1)s_X^2 + (n-1)s_Y^2}{m+n-2}$$



# Amostras independentes

- O teste t para amostras independentes é:

$$t = \frac{\mu_X - \mu_Y}{s \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} \sim t(m+n-2)$$

- Com

$$s = \sqrt{\frac{(m-1)s_X^2 + (n-1)s_Y^2}{m+n-2}}$$

- Se  $|t| > t_{m+n-2, 1-\alpha/2}$ , então rejeita-se  $H_0$
- Se  $|t| \leq t_{m+n-2, 1-\alpha/2}$ , então aceita-se  $H_0$

$$p = \begin{cases} 2 P[t_{m+n-2} \leq t], & \text{se } t \leq 0 \\ 2 (1 - P[t_{m+n-2} \leq t]), & \text{se } t > 0 \end{cases}$$

# Amostras independentes

- Quando a variância das duas populações são desconhecidas e diferentes recorre-se à aproximação de Welch e considera-se a estatística-teste:

$$t = \frac{\mu_X - \mu_Y}{\sqrt{\frac{s_X^2}{m} + \frac{s_Y^2}{n}}} \sim t(r^*)$$

- Com

$$r^* = \frac{\left(\frac{s_X^2}{m} + \frac{s_Y^2}{n}\right)^2}{\frac{1}{m-1} \left(\frac{s_X^2}{m}\right)^2 + \frac{1}{n-1} \left(\frac{s_Y^2}{n}\right)^2}$$

# Amostras independentes

- O teste para a igualdade das variâncias apresenta como hipótese nula:

$$H_0 : \sigma_X^2 = \sigma_Y^2 \quad \text{ou alternativamente} \quad H_0 : \frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2} = 1$$

- Sabe-se que o quociente de variâncias segue uma distribuição F, estudada por R.A. Fisher e G. Snedecor.
- Não existe apenas uma distribuição F, mas sim uma família de distribuições indexada aos graus de liberdade do numerador e do denominador.
- Para o nosso caso teríamos  $F_{m-1, n-1}$ .

# Amostras independentes

- O teste F para a igualdade de variâncias é:

$$F = \frac{s_X^2}{s_Y^2} \sim F(m-1, n-1)$$

- Se  $F > F_{m-1, n-1, 1-\alpha/2}$ , ou  $F < F_{m-1, n-1, \alpha/2}$  então rejeita-se  $H_0$
- Se  $F_{m-1, n-1, \alpha/2} \leq F \leq F_{m-1, n-1, 1-\alpha/2}$ , então aceita-se  $H_0$
- Para o valor de p tem-se:
  - Se  $F \geq 1$  então  $p = 2 \times P(F_{m-1, n-1} > F)$
  - Se  $F < 1$  então  $p = 2 \times P(F_{m-1, n-1} < F)$

