

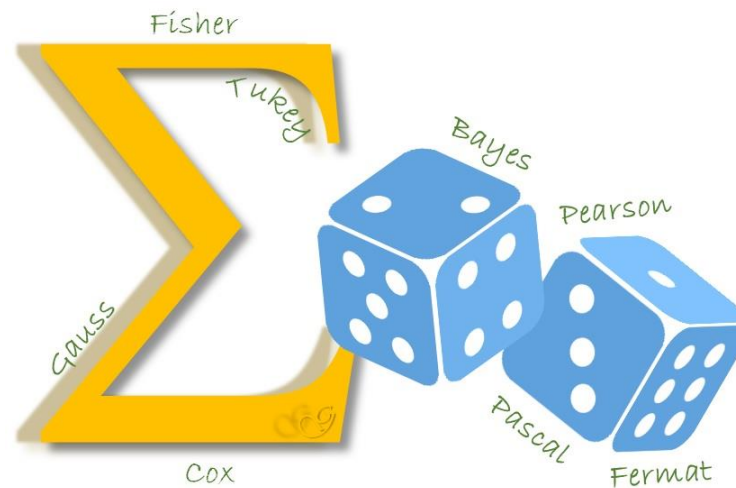
BIOESTATÍSTICA

# BIOESTATÍSTICA I

GLEICE M S CONCEIÇÃO

MARIA DO ROSÁRIO D O LATORRE

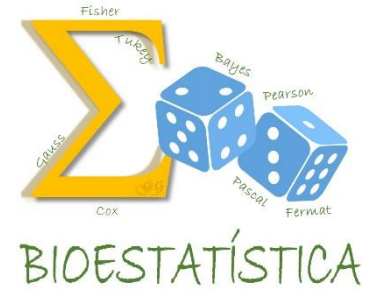
FSP USP



# BIOESTATÍSTICA

## TESTES DE HIPÓTESES PARA COMPARAÇÃO DAS MÉDIAS DE DUAS POPULAÇÕES

# Comparando dois grupos

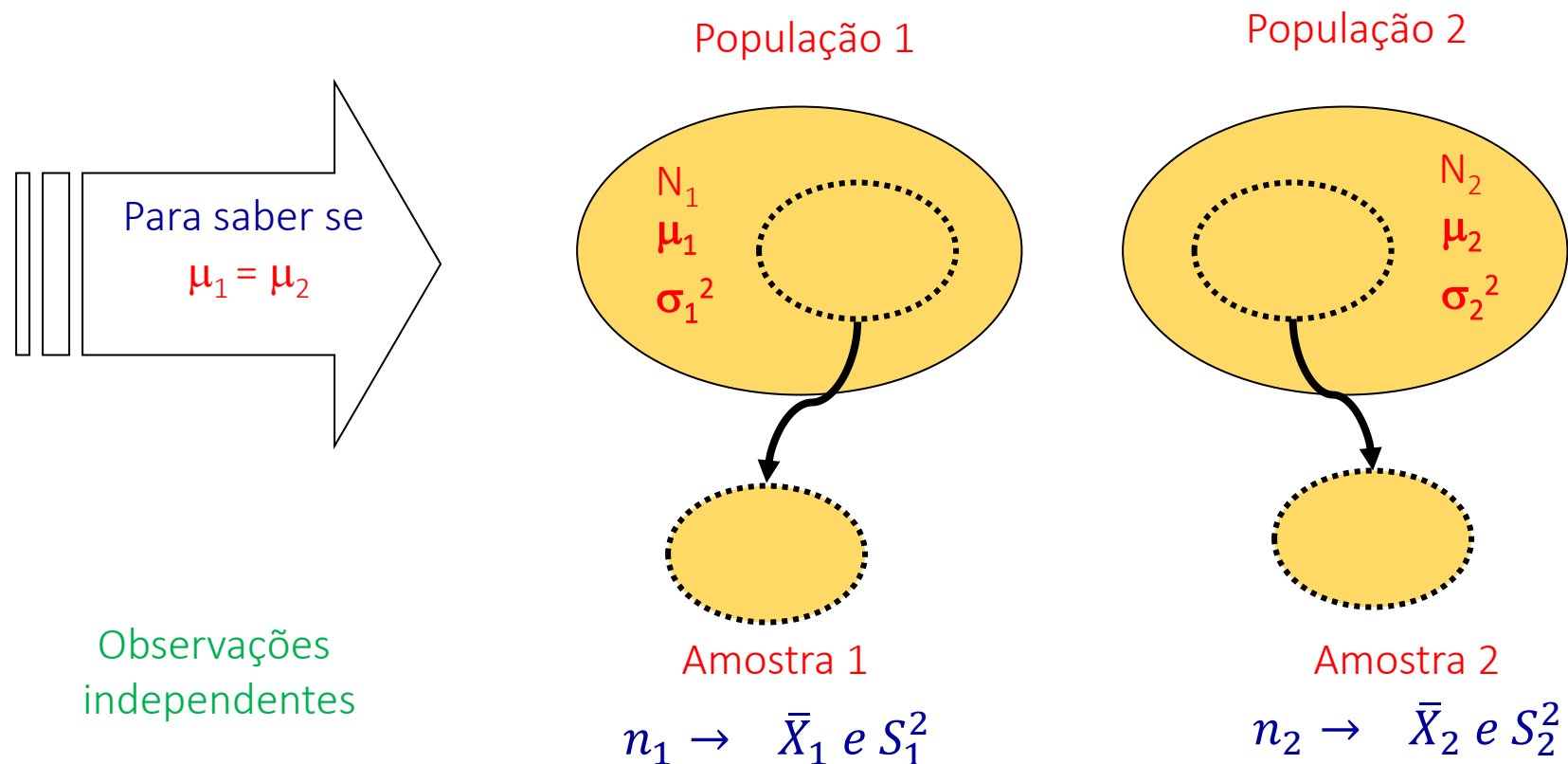
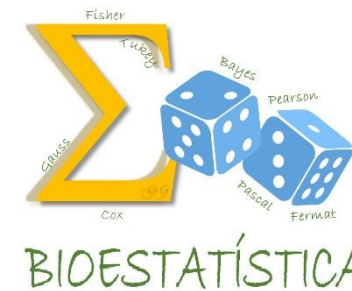


- ✓ Comparar técnicas usuais com métodos alternativos
- ✓ Comparação de drogas, de métodos cirúrgicos, de dietas, de procedimentos de laboratório, de tratamentos, etc.
- ✓ Considera-se o melhor tratamento aquele que produz bons resultados para a grande maioria da população em estudo

# Comparando dois grupos

$X_1$  : v.a. de interesse na população 1, com  $E(X_1) = \mu_1$  e  $\text{Var}(X_1) = \sigma_1^2$

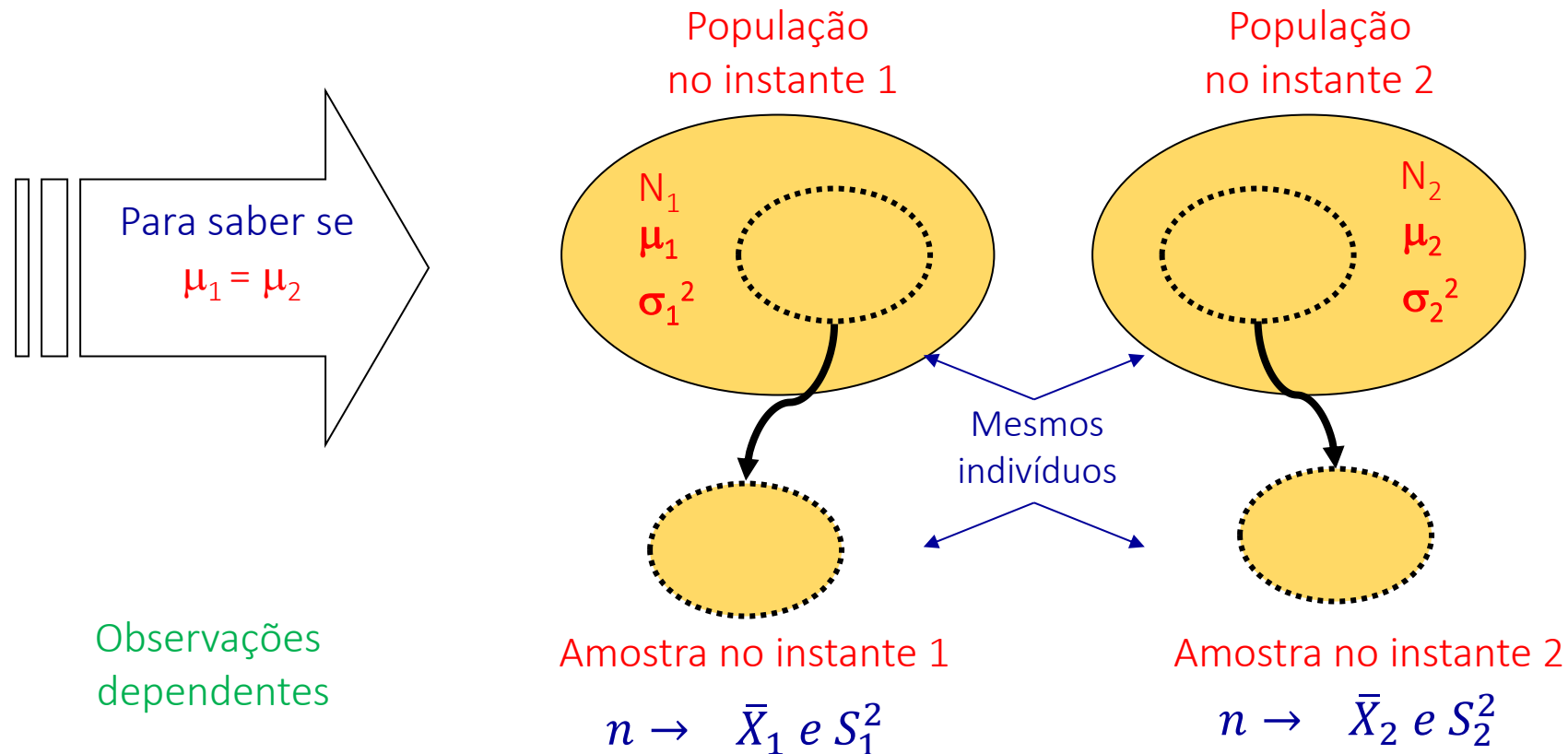
$X_2$  : v.a. de interesse na população 2, com  $E(X_2) = \mu_2$  e  $\text{Var}(X_2) = \sigma_2^2$

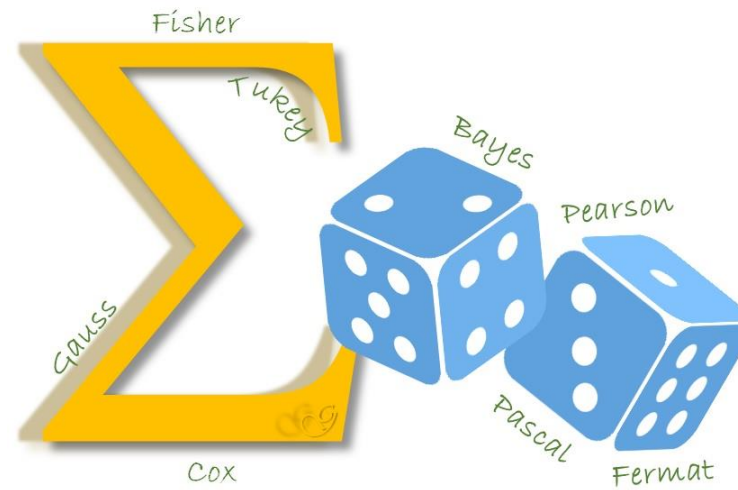


# Comparando dois grupos

$X_1$  : v.a. de interesse na população, no instante 1, com  $E(X_1) = \mu_1$  e  $\text{Var}(X_1) = \sigma_1^2$

$X_2$  : v.a. de interesse na população, no instante 2, com  $E(X_2) = \mu_2$  e  $\text{Var}(X_2) = \sigma_2^2$





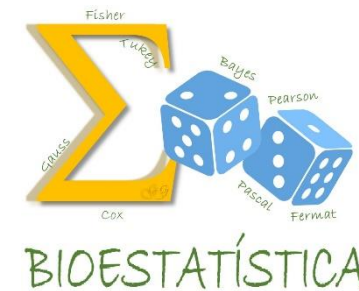
# BIOESTATÍSTICA

Teste de hipóteses para comparação das médias de duas populações com observações dependentes

# Exemplo

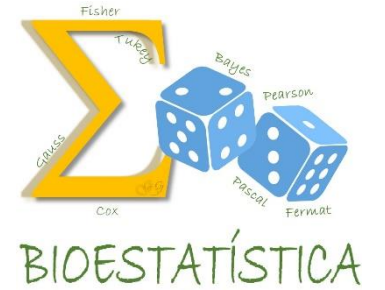
Foi conduzido um experimento para estudar o conteúdo de hemoglobina no sangue de suínos com deficiência de niacina. Foram mensurados os níveis de hemoglobina antes e depois da aplicação de 20 g de niacina em oito suínos. Os resultados obtidos foram:

Suíno	Antes ( $X_1$ )	Depois ( $X_2$ )
1	13,6	11,4
2	13,6	12,5
3	14,7	14,6
4	12,1	13,0
5	12,3	11,7
6	13,2	10,3
7	11,0	9,8
8	12,4	10,4



### III. Teste t-pareado

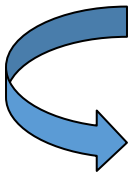
(observações  
dependentes)



1. Definir a(s) variável(eis) de interesse e o(s) parâmetro(s) que a(s) caracteriza(m).

$X_1$  – conteúdo de hemoglobina no sangue antes da aplicação,  
com  $E(X) = \mu_1$  e  $Var(X) = \sigma_1^2$

$X_2$  – conteúdo de hemoglobina no sangue depois da aplicação,  
com  $E(X) = \mu_2$  e  $Var(X) = \sigma_2^2$

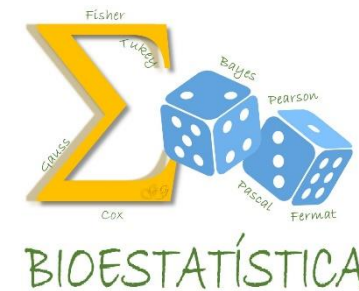


D – Diferença entre os conteúdos de hemoglobina antes  
e depois da aplicação ( $D = X_1 - X_2$ ), com  $E(D) = \mu_D$  e  $Var(D) = \sigma_D^2$



### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



Suíno	Antes ( $X_1$ )	Depois ( $X_2$ )	$D = X_1 - X_2$
1	13,6	11,4	
2	13,6	12,5	
3	14,7	14,6	
4	12,1	13,0	
5	12,3	11,7	
6	13,2	10,3	
7	11,0	9,8	
8	12,4	10,4	

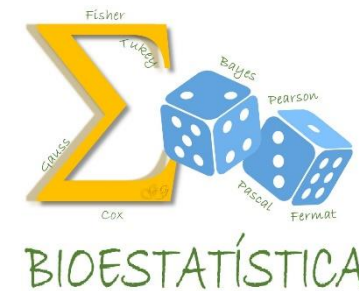
D – Diferença entre os conteúdos de  
hemoglobina antes e depois da aplicação,

$D = X_1 - X_2$ , com

$$E(D) = \mu_D \text{ e } Var(D) = \sigma_D^2$$

### III. Teste t-pareado

(observações dependentes)



Suíno	Antes ( $X_1$ )	Depois ( $X_2$ )	$D = X_1 - X_2$
1	13,6	11,4	2,2
2	13,6	12,5	1,1
3	14,7	14,6	0,1
4	12,1	13,0	-0,9
5	12,3	11,7	0,6
6	13,2	10,3	2,9
7	11,0	9,8	1,2
8	12,4	10,4	2,0

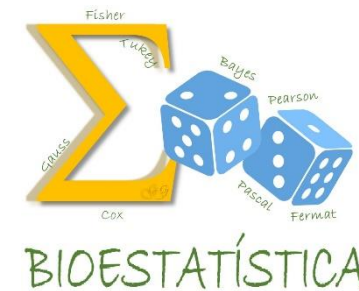
D – Diferença entre os conteúdos de hemoglobina antes e depois da aplicação,

$D = X_1 - X_2$ , com

$$E(D) = \mu_D \text{ e } Var(D) = \sigma_D^2$$

### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



Suíno	D = X <sub>1</sub> -X <sub>2</sub>
1	2,2
2	1,1
3	0,1
4	-0,9
5	0,6
6	2,9
7	1,2
8	2,0

D – Diferença entre os conteúdos de  
hemoglobina antes e depois da aplicação,

$D = X_1 - X_2$ , com

$$E(D) = \mu_D \text{ e } Var(D) = \sigma_D^2$$

$$\bar{D} = \frac{\sum_{i=1}^n d_i}{n} = 1,150$$

$$S_D = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (d_i - \bar{D})^2}{n - 1}} = 1,225$$

### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



2. Estabelecer as hipóteses nula e alternativa e interpretá-las.

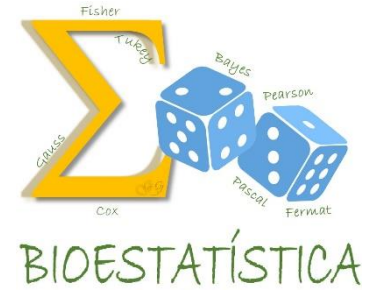
$$\begin{array}{lll} H_0: \mu_1 = \mu_2 & \Rightarrow & H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \\ H_a: \mu_1 \neq \mu_2 & \Rightarrow & H_a: \mu_1 - \mu_2 \neq 0 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} H_0: \mu_D = 0 \\ H_a: \mu_D \neq 0 \end{array}$$

onde  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

- ✓ Agora temos apenas uma variável (D), reduzindo o problema à análise de uma única população (a população das diferenças). Trata-se então de um teste para uma média. Já sabemos fazer isto!

# III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



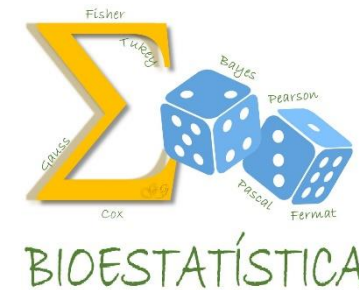
2. Estabelecer as hipóteses nula e alternativa e interpretá-las.

$H_0: \mu_D = 0$  O conteúdo médio de hemoglobina é o mesmo antes e depois da aplicação

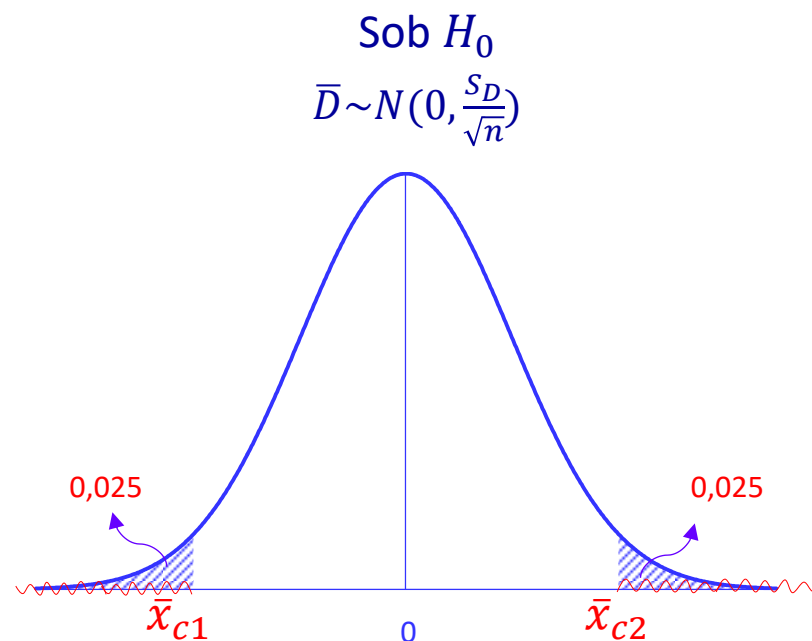
$H_a: \mu_D \neq 0$  O conteúdo médio de hemoglobina não é o mesmo antes e depois da aplicação

### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



3. Definir a forma da região crítica, com base na hipótese alternativa



$$RC = \{\bar{X} \in \mathcal{R} \mid \bar{X} \leq \bar{x}_{c1} \text{ ou } \bar{X} \geq \bar{x}_{c2}\}$$

### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste (que deve conter parâmetro e estimador e ter uma distribuição conhecida) e sua distribuição. Especificar as suposições assumidas.

Parâmetro:  $\mu_D$

Estimador e distribuição do estimador:  $\bar{D} \sim N\left(\mu_D, \frac{\sigma_D^2}{n}\right)$

Estatística do teste e sua distribuição:  $T = \frac{\bar{D} - \mu_D}{S_D / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$

Suposições assumidas:  $X_1$  e  $X_2 \sim N$

### III. Teste t-pareado

(observações dependentes)

5.  $\alpha=0,05$  e  $\alpha=0,01$

6. ii) Obter a região crítica com base no valor de  $t_c$

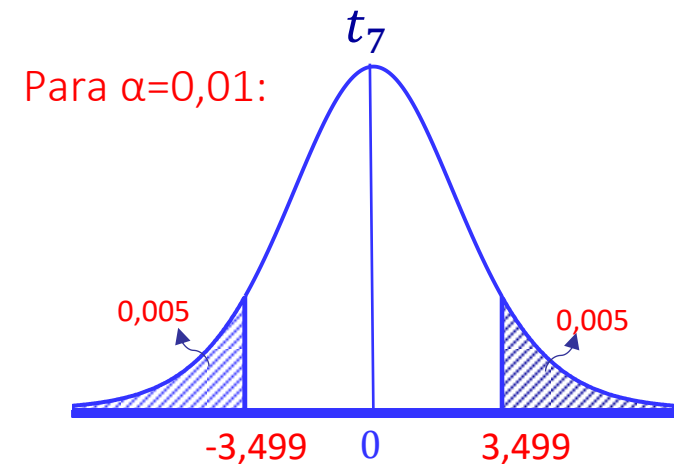
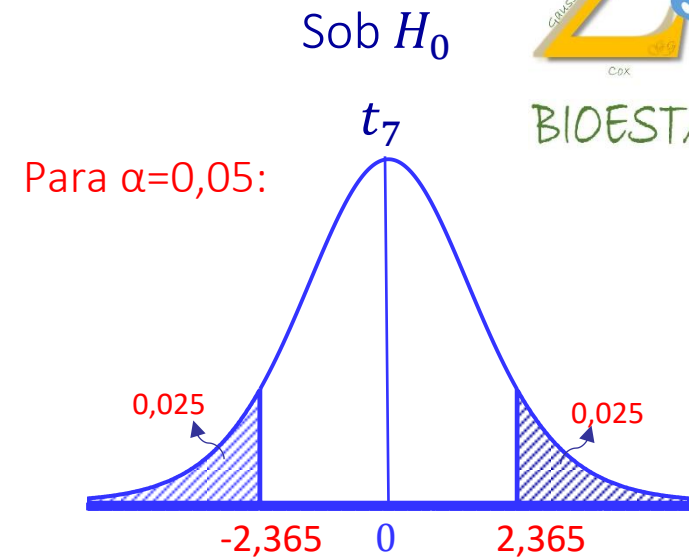
Da tabela da  $t_7$ :

Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \leq -2,365 \text{ ou } t \geq 2,365\}$

Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \leq -3,499 \text{ ou } t \geq 3,499\}$

Sob  $H_0$ , o valor de  $t$  observado é:

$$t_{obs} = \frac{\bar{D}_{obs} - \mu}{s_D / \sqrt{n}} = \frac{1,15 - 0}{1,225 / \sqrt{8}} = 2,65581$$





### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



7. ii) Tomar a decisão, comparando o valor de  $t_{obs}$  com a região crítica

Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \leq -2,365 \text{ ou } t \geq 2,365\}$

Como  $t_{obs} = 2,65581$ ,  $t_{obs} \in RC$ , então rejeito  $H_0$  e decido que houve redução do conteúdo médio de hemoglobina depois da aplicação, isto é,  $\mu_1 > \mu_2$

Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \leq -3,499 \text{ ou } t \geq 3,499\}$

Como  $t_{obs} = 2,65581$ ,  $t_{obs} \notin RC$ , então não rejeito  $H_0$  e decido que o conteúdo médio de hemoglobina é o mesmo antes e depois da aplicação, isto é,  $\mu_1 = \mu_2$

### III. Teste t-pareado

(observações dependentes)

5.  $\alpha=0,05$  e  $\alpha=0,01$

6. iii) Obter o nível descritivo (p-valor)

$$p\text{-valor} = 2P(\bar{D} \geq \bar{D}_{obs} | H_0 \text{ é verdadeira}) =$$

$$= 2P(\bar{D} \geq 1,15 | \mu_D = 0)$$

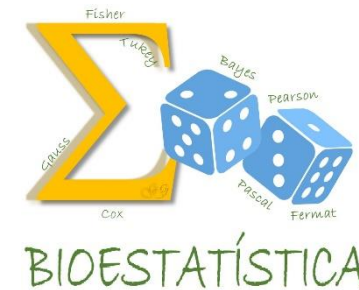
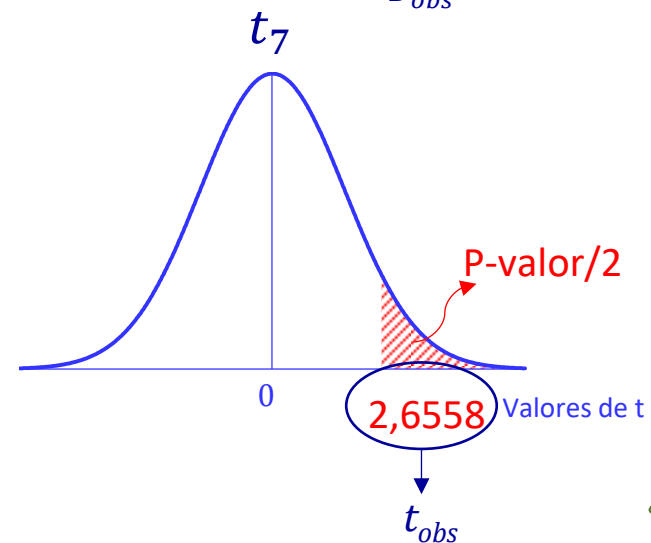
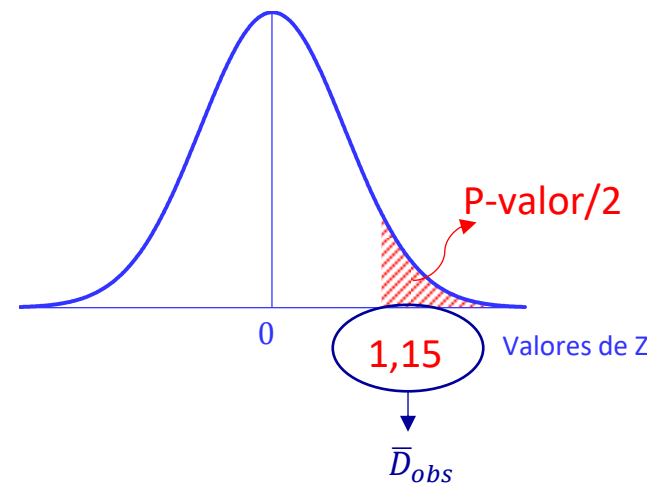
$$= 2P\left(\frac{\bar{D} - 0}{1,225/\sqrt{8}} \geq \frac{1,15 - 0}{1,225/\sqrt{8}}\right)$$

$$= 2P(t_7 \geq 2,65581)$$

$$\cong 0,035$$

Sob  $H_0$

$$\bar{D} \sim N\left(0, \frac{\sigma_D^2}{n}\right)$$



### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



7. iii) Tomar a decisão, comparando o p-valor com o valor de  $\alpha$

$$p - \text{valor} \cong 0,035$$

Para  $\alpha = 0,05$

Como  $p - \text{valor} < \alpha$ , rejeito  $H_0$  e decido que a niacina causa uma redução nos níveis médios de hemoglobina

Para  $\alpha = 0,01$

Como  $p - \text{valor} > \alpha$ , não rejeito  $H_0$  e decido que a niacina não causa alterações nos níveis médios de hemoglobina

### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



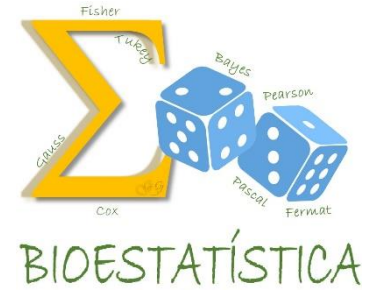
O que significa o p-valor, neste caso?

$$p - \text{valor} \cong 0,035$$

Se a niacina não causa alterações nos níveis médios de hemoglobina, a probabilidade de que a diferença entre os níveis médios de hemoglobina antes de depois da aplicação da niacina seja tão grande ou maior que a observada é menor do que 5%, entretanto, é maior do que 1%.

# III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)

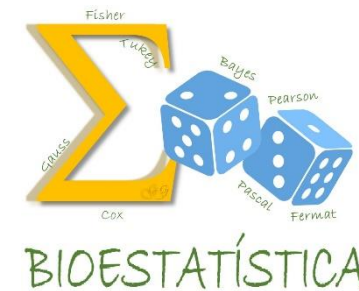


Em resumo:

- ✓ Teste de hipóteses para comparação das médias de duas populações com observações pareadas (medidas duas vezes na mesma unidade experimental).
- ✓ **Estratégia:** Definir a variável D, obtendo uma amostra resultante das diferenças entre os valores de cada par, reduzindo o problema à análise de uma única população (teste para uma média).

### III. Teste t-pareado

(observações dependentes)



Suíno	Antes ( $X_1$ )	Depois ( $X_2$ )	$D = X_1 - X_2$
1	13,6	11,4	2,2
2	13,6	12,5	1,1
3	14,7	14,6	0,1
4	12,1	13,0	-0,9
5	12,3	11,7	0,6
6	13,2	10,3	2,9
7	11,0	9,8	1,2
8	12,4	10,4	2,0
Média	12,9	11,7	1,150
DP	1,1	1,6	1,225

$D$  – Diferença entre os conteúdos de hemoglobina antes e depois da aplicação,

$D = X_1 - X_2$ , com

$$E(D) = \mu_D \text{ e } Var(D) = \sigma_D^2$$

Note que:

$\bar{D} = \bar{X}_1 - \bar{X}_2$ , ou seja,  $\bar{D}$  pode ser obtido por meio de  $\bar{X}_1$  e  $\bar{X}_2$ ,

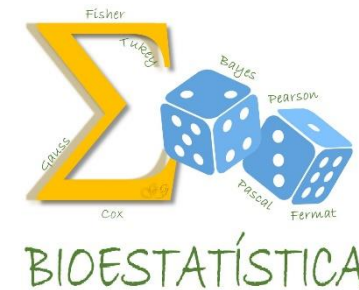
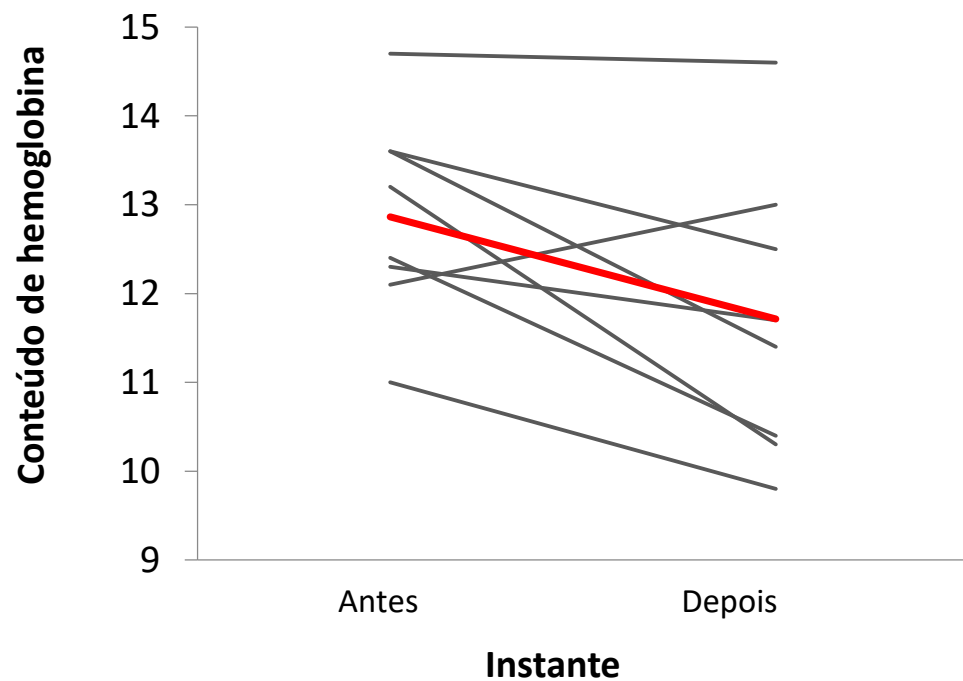
Mas  $S_D \neq S_1 - S_2$ , ou seja,  $S_D$  não pode ser obtido por meio de  $S_1$  e  $S_2$

# III. Teste t-pareado

(observações dependentes)

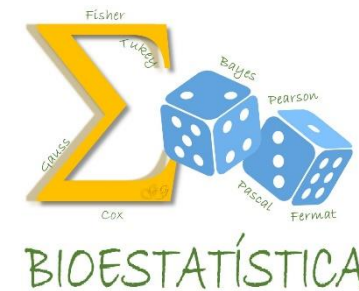
Análise descritiva

Perfis individuais e perfil médio para o conteúdo de hemoglobina em 8 suínos.



### III. Teste t-pareado

(observações  
dependentes)



#### Análise descritiva

Suíno	$D = X_1 - X_2$
1	2,2
2	1,1
3	0,1
4	-0,9
5	0,6
6	2,9
7	1,2
8	2,0
$\bar{D}$	1,150
$S_D$	1,225

D – Diferença entre os conteúdos de  
hemoglobina antes e depois da aplicação,

$D = X_1 - X_2$ , com

$$E(D) = \mu_D \text{ e } Var(D) = \sigma_D^2$$

$$IC(\mu_D, ; 0,95 = [0,126 : 2,174]$$

#### Conclusões iniciais:

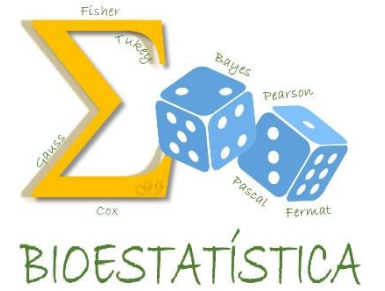
É possível que a aplicação de niacina cause  
uma diminuição nos níveis de hemoglobina  
porque o IC não inclui o valor zero e é positivo .



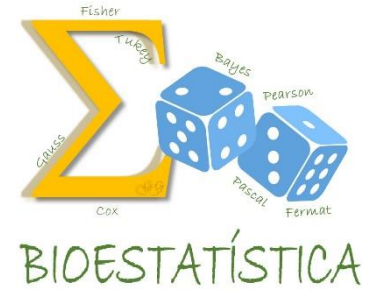
# Exercício 1

Realizou-se um estudo para verificar a efetividade de uma dieta combinada com um programa de exercícios físicos na redução do nível de colesterol. A Tabela mostra os níveis de colesterol dos 12 participantes no início e no final do programa

Participante	Início	Final
1	201	200
2	231	236
3	221	216
4	260	233
5	228	224
6	237	216
7	326	296
8	235	195
9	240	207
10	267	247
11	284	210
12	201	209



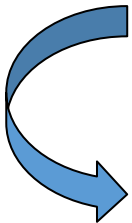
# Exercício 1



1. Definir a(s) variável(eis) de interesse e o(s) parâmetro(s) que a(s) caracteriza(m).

$X_1$  – nível de colesterol no início do programa,  
com  $E(X) = \mu_1$  e  $Var(X) = \sigma_1^2$

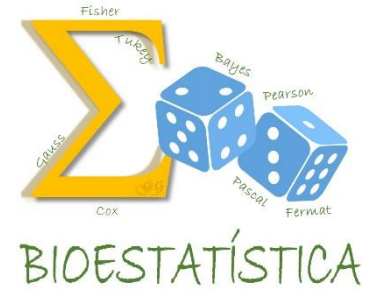
$X_2$  – nível de colesterol no final do programa,  
com  $E(X) = \mu_2$  e  $Var(X) = \sigma_2^2$



$D$  – Diferença entre os níveis de colesterol no início e no final do programa

$D = X_1 - X_2$ , com  $E(D) = \mu_D$  e  $Var(D) = \sigma_D^2$

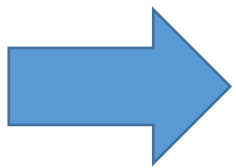
# Exercício 1



2. Estabelecer as hipóteses nula e alternativa e interpretá-las.

$$\begin{aligned} H_0: \mu_1 = \mu_2 &\Rightarrow H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \Rightarrow H_0: \mu_D = 0 \\ H_a: \mu_1 > \mu_2 &\quad H_a: \mu_1 - \mu_2 > 0 \quad H_a: \mu_D > 0 \end{aligned}$$

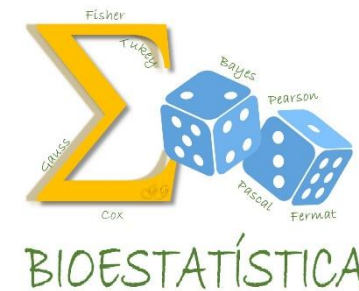
onde  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$



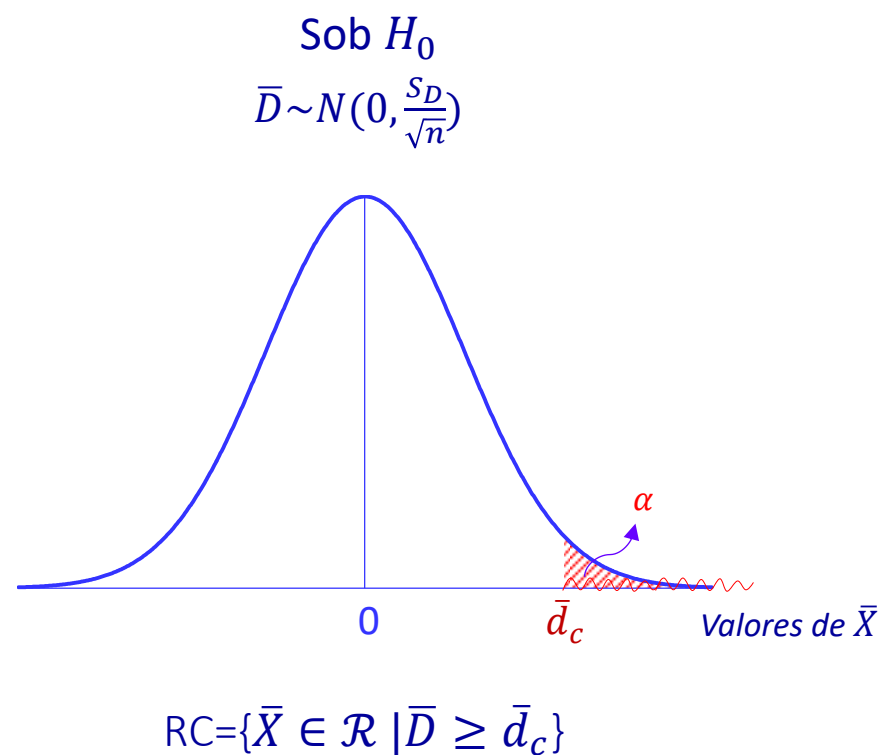
$H_0: \mu_D = 0$  Os níveis médios de colesterol são os mesmos no início e no final do programa.

$H_a: \mu_D > 0$  Há uma redução nos níveis médios de colesterol ao final do programa.

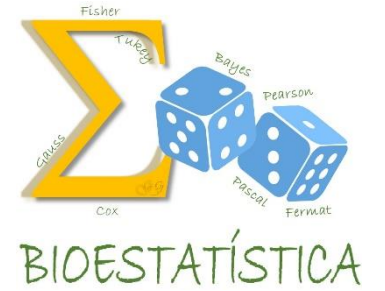
# Exercício 1



3. Definir a forma da região crítica, com base na hipótese alternativa



# Exercício 1



4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste (que deve conter parâmetro e estimador e ter uma distribuição conhecida) e sua distribuição. Especificar as suposições assumidas.

Parâmetro:  $\mu_D$

Estimador e distribuição do estimador:  $\bar{D} \sim N\left(\mu_D, \frac{\sigma_D^2}{n}\right)$

Estatística do teste e sua distribuição:  $T = \frac{\bar{D} - \mu_D}{S_D / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$

Suposições assumidas:  $X_1$  e  $X_2 \sim N$

### III. Teste t-pareado

(observações dependentes)



5.  $\alpha=0,05$  e  $\alpha=0,01$

6. ii) Obter a região crítica com base no valor de  $t_c$

Da tabela da  $t_{11}$ :

Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \geq 1,796\}$

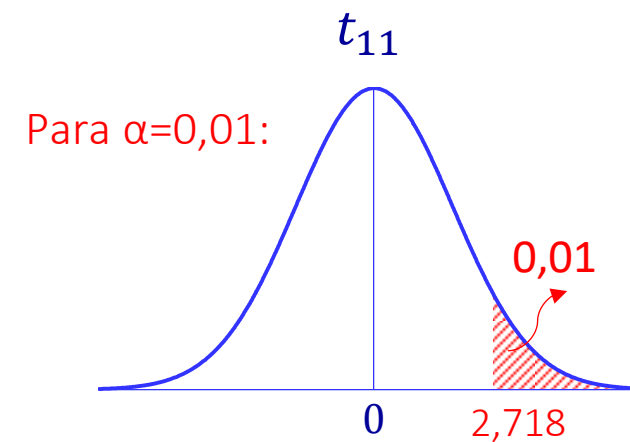
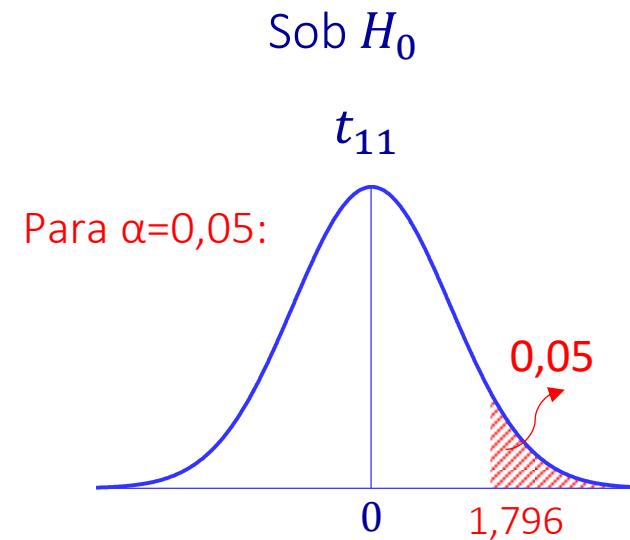
Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \geq 2,817\}$

Da amostra:

$$\bar{D}_{obs} = 20,167 \text{ e } S_D = 23,131$$

Sob  $H_0$ , o valor de  $t$  observado é:

$$t_{obs} = \frac{\bar{D}_{obs} - \mu}{S_D / \sqrt{n}} = \frac{20,167 - 0}{23,131 / \sqrt{12}} = 3,02011$$



### III. Teste t-pareado

(observações dependentes)



7. ii) Tomar a decisão, comparando o valor de  $t_{obs}$  com a região crítica

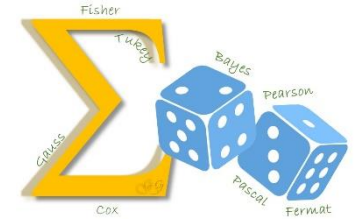
Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \leq -2,365 \text{ ou } t \geq 2,365\}$

Como  $t_{obs} = 2,65581$ ,  $t_{obs} \in RC$ , então rejeito  $H_0$  e decido que houve redução do conteúdo médio de hemoglobina depois da aplicação, isto é,  $\mu_1 > \mu_2$

Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \leq -3,499 \text{ ou } t \geq 3,499\}$

Como  $t_{obs} = 2,65581$ ,  $t_{obs} \notin RC$ , então não rejeito  $H_0$  e decido que o conteúdo médio de hemoglobina é o mesmo antes e depois da aplicação, isto é,  $\mu_1 = \mu_2$

# Exercício 1



BIOESTATÍSTICA

5.  $\alpha=0,05$  e  $\alpha=0,01$

6. iii) Obter o nível descritivo (p-valor)

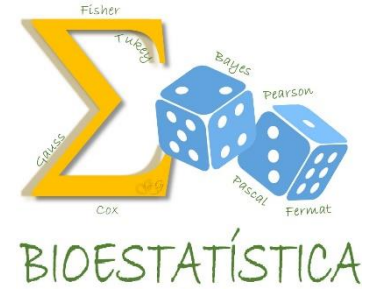
Da amostra:

$$\bar{D}_{obs} = 20,167 \text{ e } S_D = 23,131$$

Participante	Início	Final	Diferença
1	201	200	1
2	231	236	-5
3	221	216	5
4	260	233	27
5	228	224	4
6	237	216	21
7	326	296	30
8	235	195	40
9	240	207	33
10	267	247	20
11	284	210	74
12	201	209	-8



# Exercício 1



6. iii) Obter o nível descritivo (p-valor)

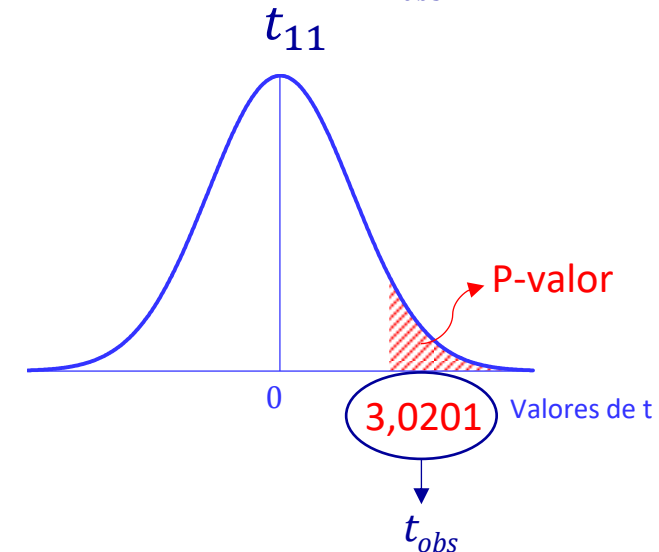
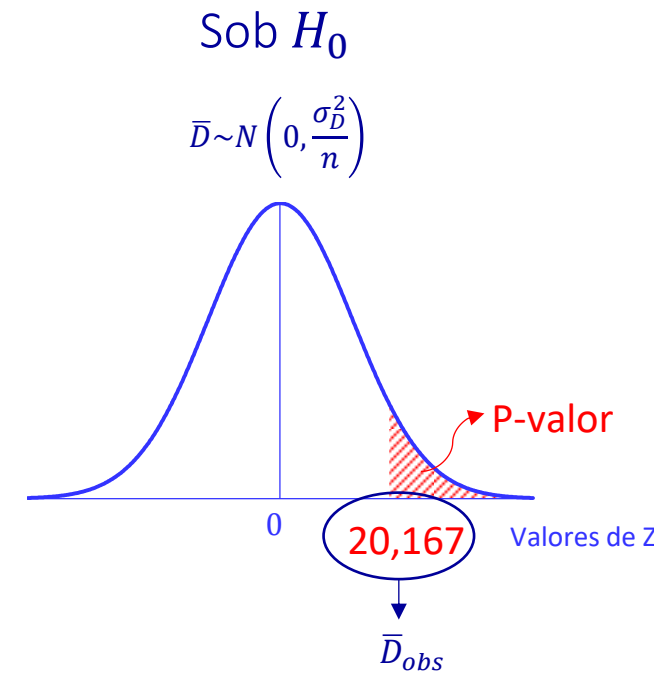
$$p - \text{valor} = P(\bar{D} \geq \bar{D}_{obs} | H_0 \text{ é verdadeira}) =$$

$$= P(\bar{D} \geq 20,167 | \mu_D = 0)$$

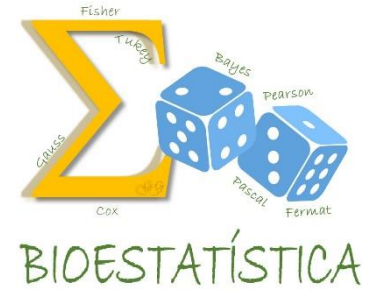
$$= P\left(\frac{\bar{D} - 0}{23,131 / \sqrt{12}} \geq \frac{20,167 - 0}{23,131 / \sqrt{12}}\right)$$

$$= P(t_{11} \geq 3,02011)$$

$$\cong 0,0075$$



# Exercício 1



7. iii) Tomar a decisão, comparando o p-valor com o valor de  $\alpha$

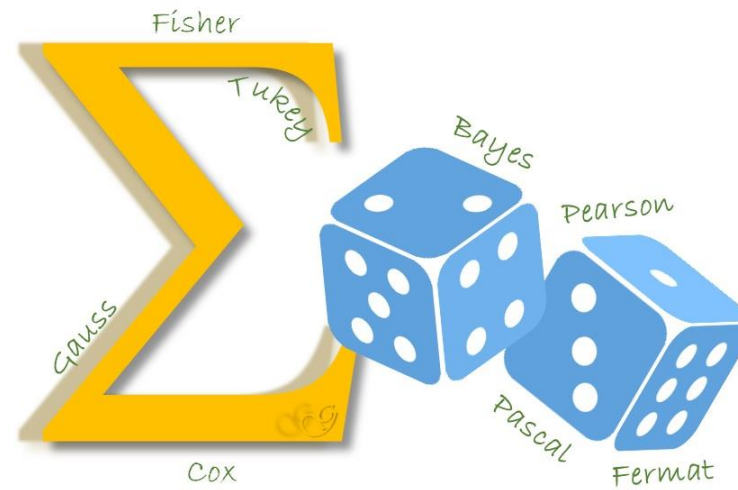
$$p - \text{valor} \cong 0,0075$$

Para  $\alpha = 0,05$

Como  $p - \text{valor} < \alpha$ , rejeito  $H_0$  e decido que houve uma redução nos níveis médios de colesterol ao final do programa.

Para  $\alpha = 0,01$

Mesma decisão



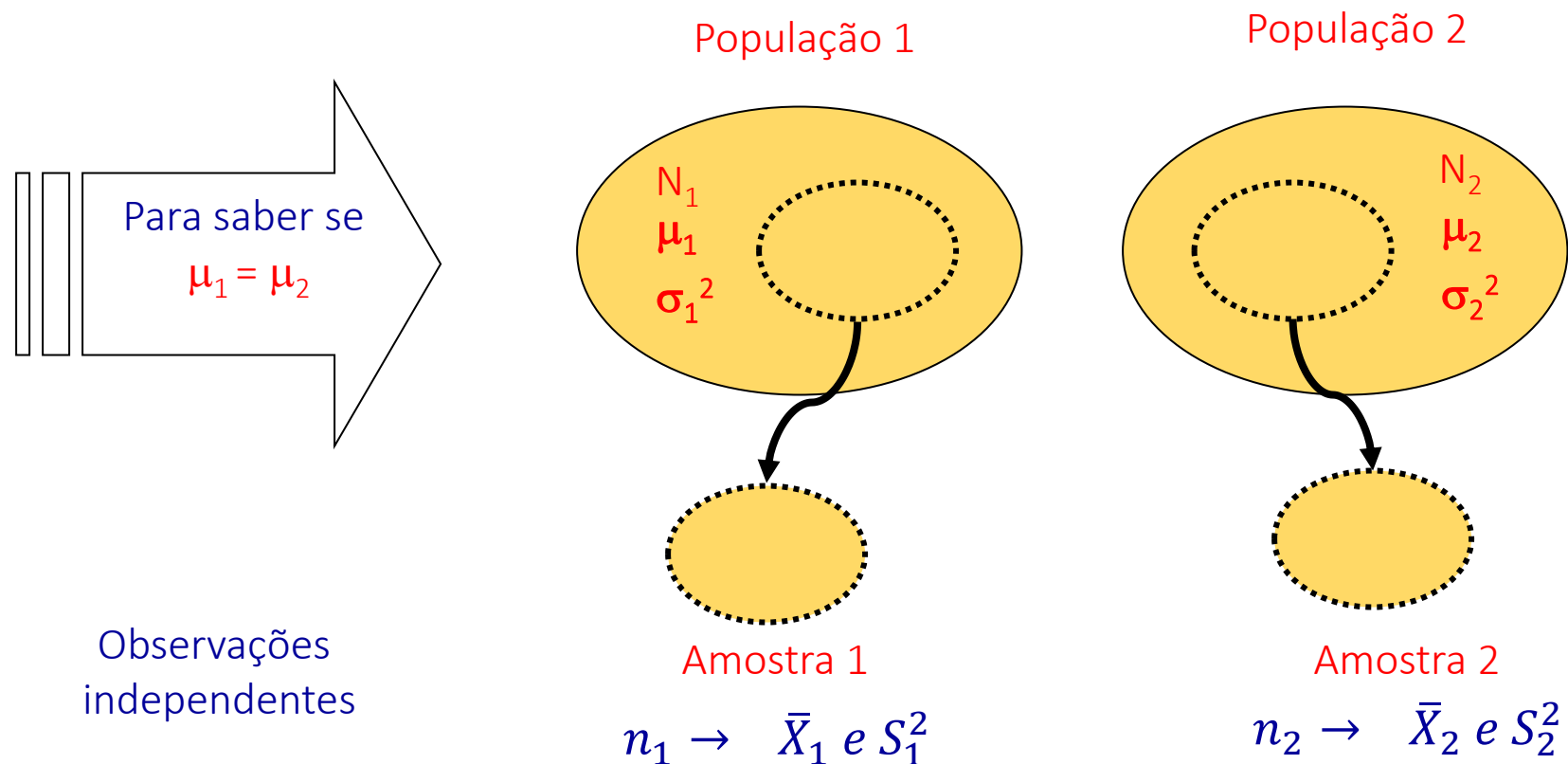
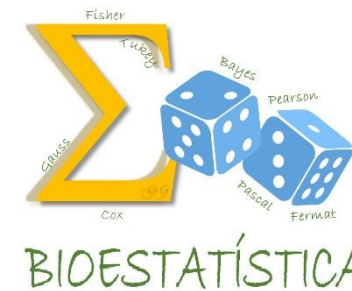
# BIOESTATÍSTICA

Teste de hipóteses para comparação das médias de duas populações com observações independentes

# Comparando dois grupos

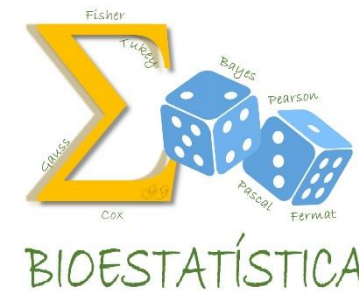
$X_1$  : v.a. de interesse na população 1, com  $E(X_1) = \mu_1$  e  $\text{Var}(X_1) = \sigma_1^2$

$X_2$  : v.a. de interesse na população 2, com  $E(X_2) = \mu_2$  e  $\text{Var}(X_2) = \sigma_2^2$



# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



1. Definir a(s) variável(eis) de interesse e o(s) parâmetro(s) que a(s) caracteriza(m).

$X_1$  : v.a. de interesse na população 1, com  $E(X_1) = \mu_1$  e  $\text{Var}(X_1) = \sigma_1^2$

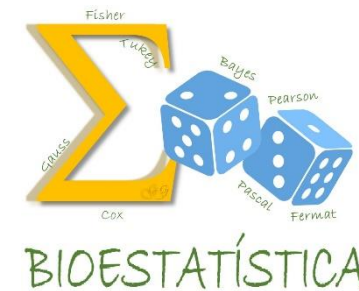
$X_2$  : v.a. de interesse na população 2, com  $E(X_2) = \mu_2$  e  $\text{Var}(X_2) = \sigma_2^2$

2. Estabelecer as hipóteses nula e alternativa e interpretá-las.

$$\begin{array}{lll} H_0: \mu_1 = \mu_2 & \Rightarrow & H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \Rightarrow H_0: \mu_D = 0 \\ H_a: \mu_1 > \mu_2 & & H_a: \mu_1 - \mu_2 > 0 \Rightarrow H_a: \mu_D > 0 \\ < & & < \\ \neq & & \neq \end{array} \quad \text{onde } \mu_D = \mu_1 - \mu_2$$

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

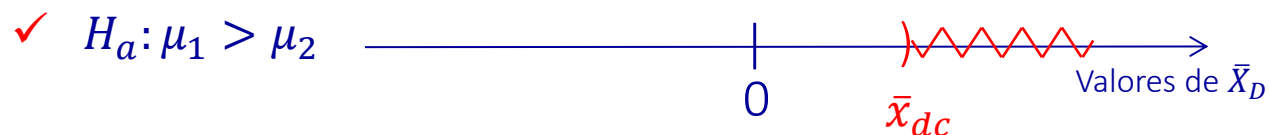
(observações independentes)



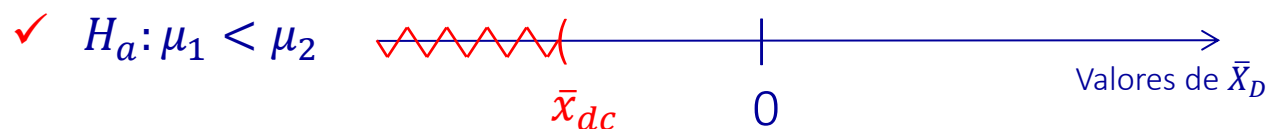
3. Definir a forma da região crítica, com base na hipótese alternativa

Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

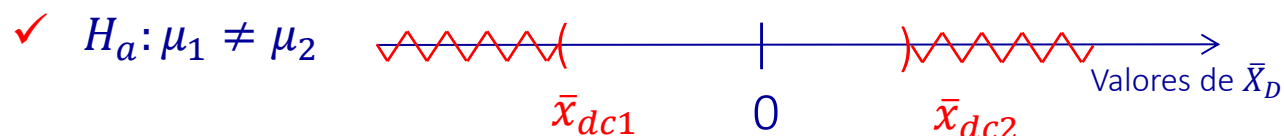
Estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2$



$$RC = \{\bar{X}_D \in R \mid \bar{X}_D \geq \bar{x}_{dc}\}$$



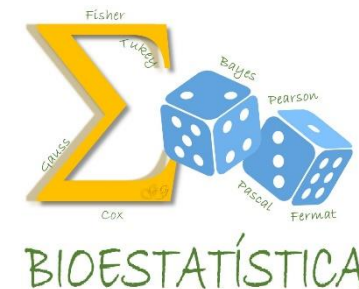
$$RC = \{\bar{X}_D \in R \mid \bar{X}_D \leq \bar{x}_{dc}\}$$



$$RC = \{\bar{X}_D \in R \mid \bar{X}_D \leq \bar{x}_{dc1} \text{ ou } \bar{X}_D \geq \bar{x}_{dc2}\}$$

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



Antes de definir a estatística do testes, alguns resultados ...

Sejam  $X_1$  e  $X_2$  variáveis aleatórias. Então:

✓  $E(X_1 + X_2) = E(X_1) + E(X_2)$

✓  $E(X_1 - X_2) = E(X_1) - E(X_2)$

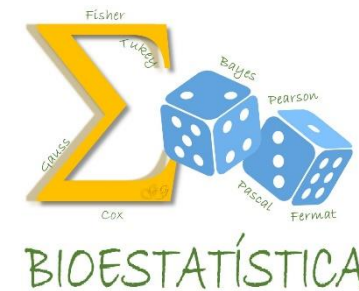
Além disso, se  $X_1$  e  $X_2$  forem **independentes**:

✓  $VAR(X_1 + X_2) = VAR(X_1) + VAR(X_2)$

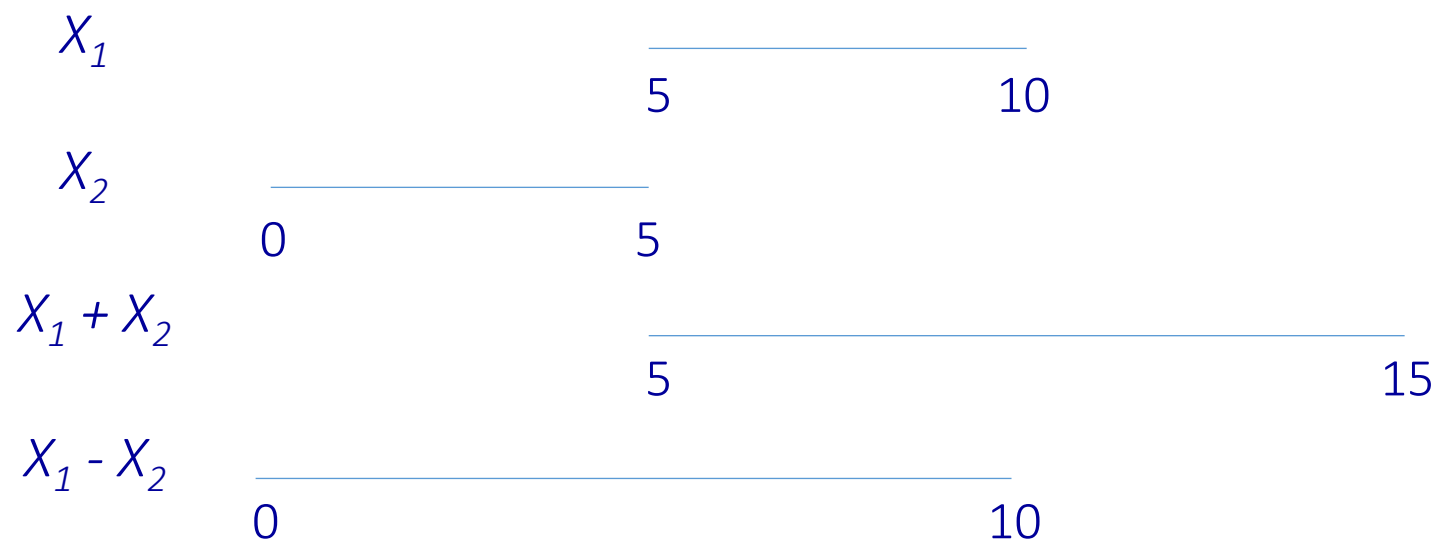
✓  $VAR(X_1 - X_2) = VAR(X_1) + VAR(X_2)$

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



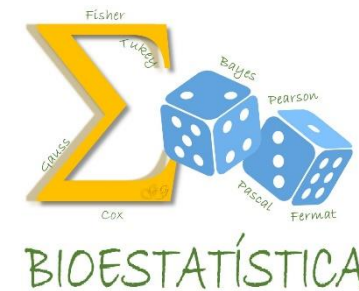
Vamos pensar em amplitudes!





# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador;  
definir a estatística do teste e sua distribuição; especificar as suposições assumidas.

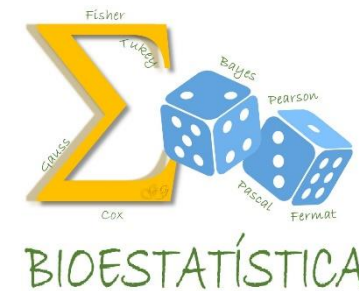
Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

Estimador e distribuição do estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2 \sim N( \quad ? \quad , \quad ? \quad )$

Estatística do teste e sua distribuição:

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador;  
definir a estatística do teste e sua distribuição; especificar as suposições assumidas.

Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

Estimador e distribuição do estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2 \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$

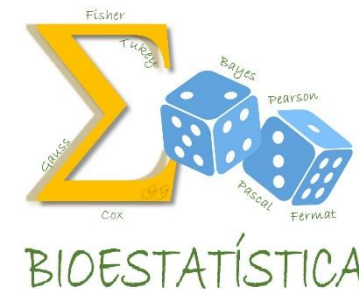
Estatística do teste e sua distribuição:

- ✓ Se as variâncias populacionais ( $\sigma_1^2$  e  $\sigma_2^2$ ) fossem conhecidas (pouco provável!!!):

$$Z = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2 - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1)$$

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



4...

Estatística do teste e sua distribuição:

- ✓ Se as variâncias populacionais ( $\sigma_1^2$  e  $\sigma_2^2$ ) forem desconhecidas, precisamos substituí-las por seus estimadores ( $S_1^2$  e  $S_2^2$ ) na expressão abaixo, chegando a uma distribuição t-Student.

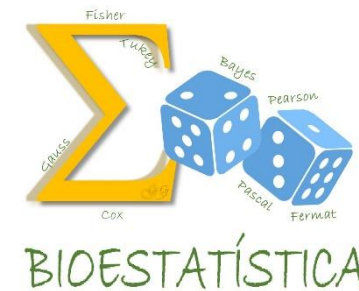
$$Z = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2 - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1)$$

Mas temos que considerar duas situações possíveis para as variâncias populacionais:

- a) as variâncias populacionais são diferentes, isto é,  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$
- b) as variâncias populacionais são iguais, isto é,  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



4...

Estatística do teste e sua distribuição:

a) as variâncias populacionais são diferentes, isto é,  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$

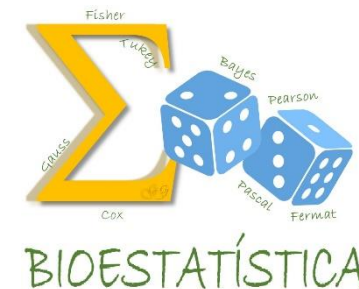
Fácil! Substituimos cada variância pelo seu respectivo estimador:

$$Z = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1) \quad \Rightarrow \quad T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_{\vartheta}$$

$$\text{onde } \vartheta = \frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1}\right)^2}{n_1 - 1} + \frac{\left(\frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{n_2 - 1}}$$

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



4...

Estatística do teste e sua distribuição:

b) as variâncias populacionais são iguais, isto é,  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$

Para estimar a variância única  $\sigma^2$ , utilizamos uma média ponderada de  $S_1^2$  e  $S_2^2$ :

$$S_{comb}^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

E substituímos cada variância por  $S_{comb}^2$ :

$$Z = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1) \Rightarrow T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} \sim t_{n_1+n_2-2}$$

IV. Teste t-Student para comparação de médias, quando as variâncias são diferentes ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ )

---

Estatística do teste IV

$$T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_{\vartheta}$$

$$\text{onde } \vartheta = \frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1}\right)^2}{n_1-1} + \frac{\left(\frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{n_2-1}}$$

V. Teste t-Student para comparação de médias, quando as variâncias são iguais ( $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ )

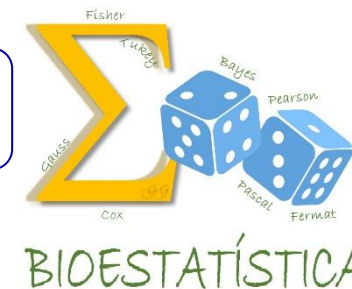
---

Estatística do teste V

$$T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} \sim t_{n_1+n_2-2}$$

$$\text{onde } S_{comb}^2 = \frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1+n_2-2}$$

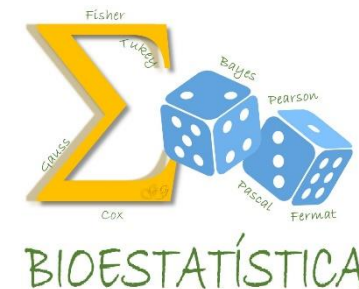
(observações independentes)



BIOESTATÍSTICA

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



Para decidir se as variâncias populacionais são iguais ou diferentes, é necessário um teste de hipóteses do tipo

$$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$$

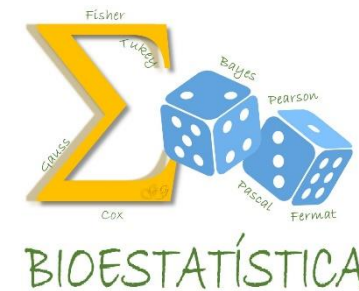
$$H_a: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$$

Por ora, em lugar de testar se as variâncias são iguais ou não (Teste VI), usaremos o seguinte recurso:

Obtemos o quociente entre a maior e a menor variância amostral. Se este quociente for menor do que 3, assumimos que as variâncias populacionais são iguais. Caso contrário, assumimos que as variâncias populacionais são diferentes.

# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



4...

Especifique as suposições assumidas.

- ✓  $X_1$  e  $X_2$  têm distribuição *Normal*.

Isto garante que  $\bar{X}_1$  e  $\bar{X}_2$  terão distribuição *Normal* e, consequentemente,  $\bar{X}_D$  terá distribuição *Normal*.

- ✓ Se o tamanho da amostra for grande, podemos usar o TLC.

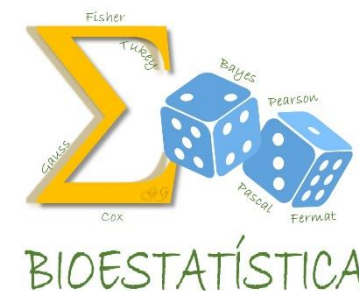
Para avaliar se  $X_1$  e  $X_2$  têm distribuição *Normal*:

- *Histogramas*
- *Testes de Normalidade*



# Testes t-Student para a comparação das médias de duas populações

(observações independentes)



5. Fixar  $\alpha$

6. Obter a região crítica com base no valor de  $\bar{x}_c$

7. Tomar a decisão, comparando o valor de  $\bar{X}_{obs}$  com a região crítica  
ou

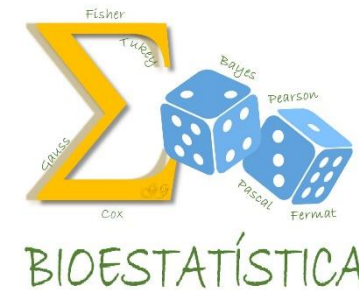
6. Obter a região crítica com base no valor de  $t_c$

7. Tomar a decisão, comparando o valor de  $t_{obs}$  com a região crítica  
ou

6. Obter o nível descritivo (p-valor)

7. Tomar a decisão, comparando o p-valor com o valor de  $\alpha$

# Exemplo



Para avaliar a ação antidepressiva da tianeptina, foi realizado um ensaio clínico aleatorizado e duplo cego. Durante 42 dias, um grupo de pacientes recebeu a droga enquanto outro grupo recebeu placebo. A depressão foi medida através da escala de Montgomery-Asberg (MADRS). Os resultados estão apresentados abaixo.

Teste as hipóteses correspondentes.

Placebo	Tianeptina
$n_1 = 21$	$n_2 = 31$
$\bar{X}_1 = 21,06$	$\bar{X}_2 = 10,63$
$S_1^2 = 90,72$	$S_2^2 = 52,65$

# Exemplo

## Análise descritiva

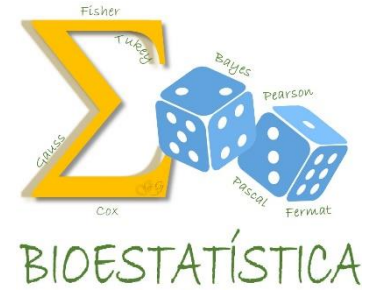
Intervalos de confiança para os escores médios de depressão nos dois grupos de pacientes.

$$IC(\mu_1; 0,95) = (16,72 : 25,40)$$

$$IC(\mu_2; 0,95) = (7,97 : 13,29)$$

### Conclusões iniciais:

É possível que a droga funcione pois, como os intervalos de confiança não se interceptam, as médias devem ser diferentes. Isto sugere que o escore médio populacional no grupo tianeptina é menor do que no grupo placebo .



# Exemplo

## Teste de hipóteses



1. Definir a(s) variável(eis) de interesse e o(s) parâmetro(s) que a(s) caracteriza(m).

$X_1$  – escore de depressão no grupo placebo, com  $E(X_1) = \mu_1$  e  $Var(X_1) = \sigma_1^2$

$X_2$  – escore de depressão no grupo tianeptina, com  $E(X_2) = \mu_2$  e  $Var(X_2) = \sigma_2^2$

2. Estabelecer as hipóteses nula e alternativa e interpretá-las.

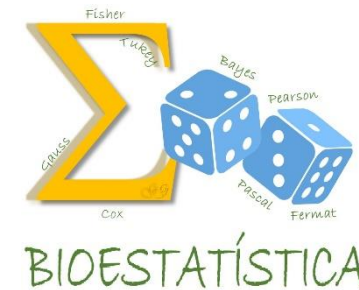
$$\begin{array}{lll} H_0: \mu_1 = \mu_2 & \Rightarrow & H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \Rightarrow H_0: \mu_D = 0 \\ H_a: \mu_1 > \mu_2 & & H_a: \mu_1 - \mu_2 > 0 \quad H_a: \mu_D > 0 \end{array} \quad \text{onde } \mu_D = \mu_1 - \mu_2$$

$H_0: \mu_D = 0$  A droga não funciona

$H_a: \mu_D > 0$  A droga funciona

# Exemplo

## Teste de hipóteses



3. Definir a forma da região crítica, com base na hipótese alternativa

Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

Estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2$



$$RC = \{\bar{X}_D \in R \mid \bar{X}_D \geq \bar{x}_{dc}\}$$

# Exemplo

## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

Estimador e distribuição do estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2 \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$

Estatística do teste e sua distribuição:

Primeiro, precisamos decidir se as variâncias populacionais são iguais ou diferentes.

$$Q = \frac{90,72}{52,65} = 1,723$$

Como,  $Q < 3$ , decidimos que as variâncias populacionais são iguais, isto, é  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$



# Exemplo

## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

Estatística do teste e sua distribuição:

variâncias iguais  
( $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ )

$$\Rightarrow T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} \sim t_{n_1+n_2-2}$$

$$S_{comb}^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2} = \frac{(21 - 1) * 90,72 + (31 - 1) * 52,65}{21 + 31 - 2} = 67,878$$

$$S_{comb} = 8,239$$



# Exemplo

## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

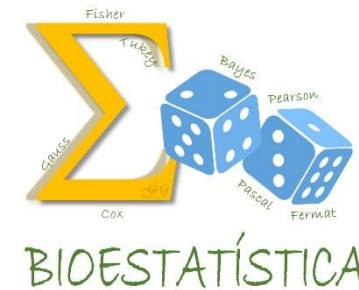
Suposições assumidas:

- ✓  $X_1$  e  $X_2$  têm distribuição *Normal*.

Isto garante que  $\bar{X}_1$  e  $\bar{X}_2$  terão distribuição *Normal* e,  
consequentemente,  $\bar{X}_D$  terá distribuição *Normal*.

5. Fixar  $\alpha$

$\alpha=0,05$  e  $\alpha=0,01$





# Exemplo

## Teste de hipóteses

6. ii) Obter a região crítica com base no valor de  $t_c$

Da tabela da  $t_{50}$ :

$$\text{Para } \alpha=0,05 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \geq 1,6775\}$$

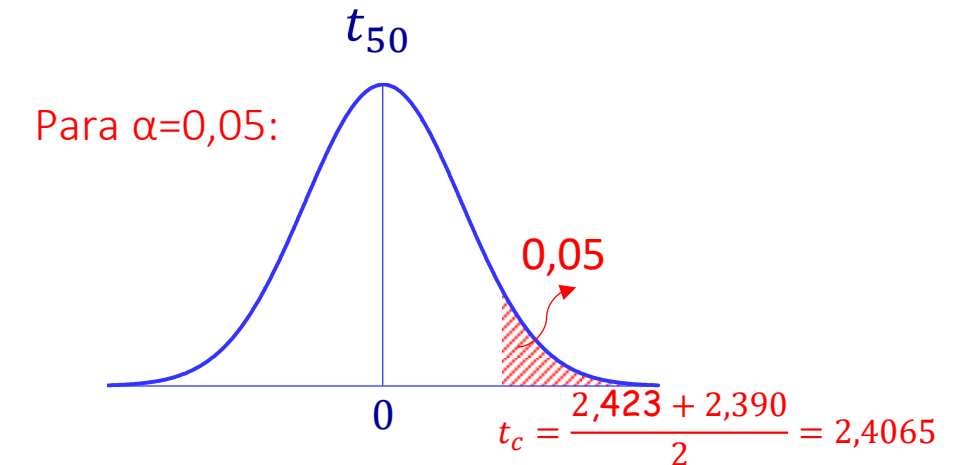
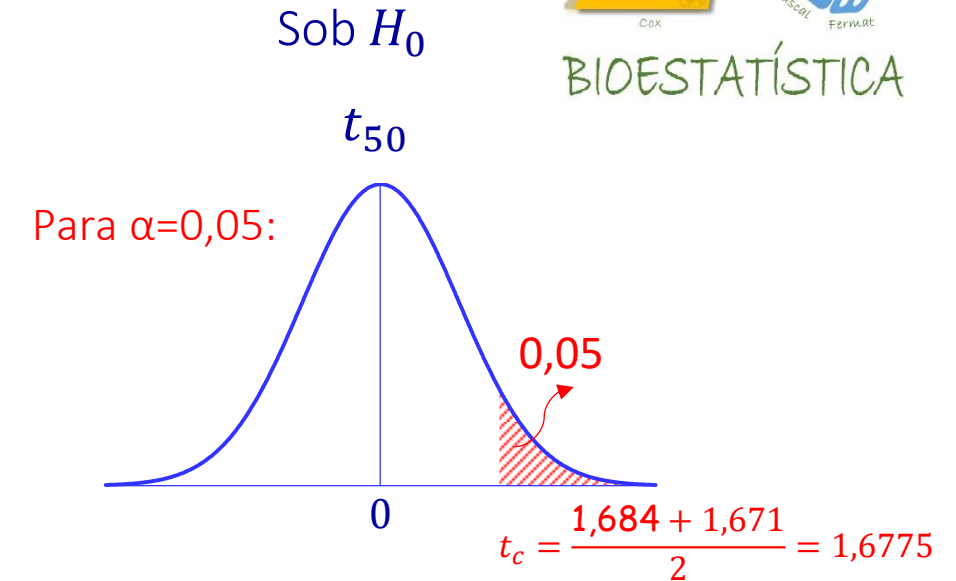
$$\text{Para } \alpha=0,01 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \geq 2,4065\}$$

Da amostra:

$$\bar{X}_{Dobs} = \bar{X}_{1obs} - \bar{X}_{2obs} = 21,06 - 10,63 = 10,43$$

Sob  $H_0$ , o valor de  $t$  observado é:

$$t_{obs} = \frac{\bar{X}_{Dobs} - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} = \frac{10,43 - 0}{\sqrt{\frac{67,878}{21} + \frac{67,878}{31}}} = 4,4793$$



# Exemplo

## Teste de hipóteses

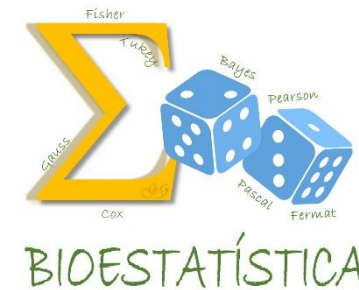
7. ii) Tomar a decisão, comparando o valor de  $t_{obs}$  com a região crítica

Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \geq 1,6775\}$

Como  $t_{obs} = 4,4793$ ,  $t_{obs} \in RC$ , então rejeito  $H_0$  e decido que a droga funciona, isto é,  $\mu_1 > \mu_2$ .

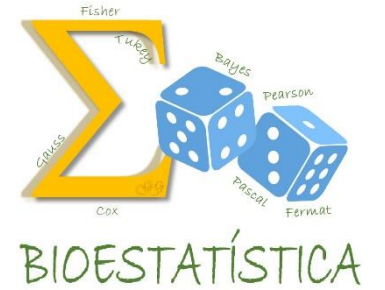
Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC=\{t \in \mathcal{R} \mid t \geq 2,4065\}$

Como  $t_{obs} = 4,4793$ ,  $t_{obs} \in RC$ , então rejeito  $H_0$  e decido que a droga funciona, isto é,  $\mu_1 > \mu_2$ .



# Exemplo

## Teste de hipóteses



### 6. iii) Obter o nível descritivo (p-valor)

Da amostra:  $\bar{X}_{Dobs} = \bar{X}_{1obs} - \bar{X}_{2obs} = 21,06 - 10,63 = 10,43$

$p - valor = P(\bar{X}_D \geq \bar{X}_{Dobs} | H_0 \text{ é verdadeira}) =$

$$= P(\bar{X}_D \geq 10,43 | \mu_D = 0)$$

$$= P\left(\frac{\bar{X}_D - 0}{\sqrt{\frac{67,878}{21} + \frac{67,878}{31}}} \geq \frac{10,43 - 0}{\sqrt{\frac{67,878}{21} + \frac{67,878}{31}}}\right) = P(t_{50} \geq 4,4793) \cong 0,00$$

$t_{obs}$

# Exemplo

## Teste de hipóteses

7. iii) Tomar a decisão, comparando o p-valor com o valor de  $\alpha$

$$p - \text{valor} \cong 0,00$$

Como  $p - \text{valor} < \alpha$ , rejeito  $H_0$  e decido que a droga funciona.



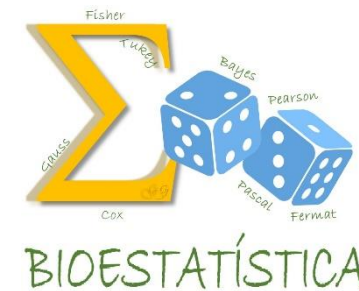
# Exemplo

## Teste de hipóteses

O que significa o p-valor, neste caso?

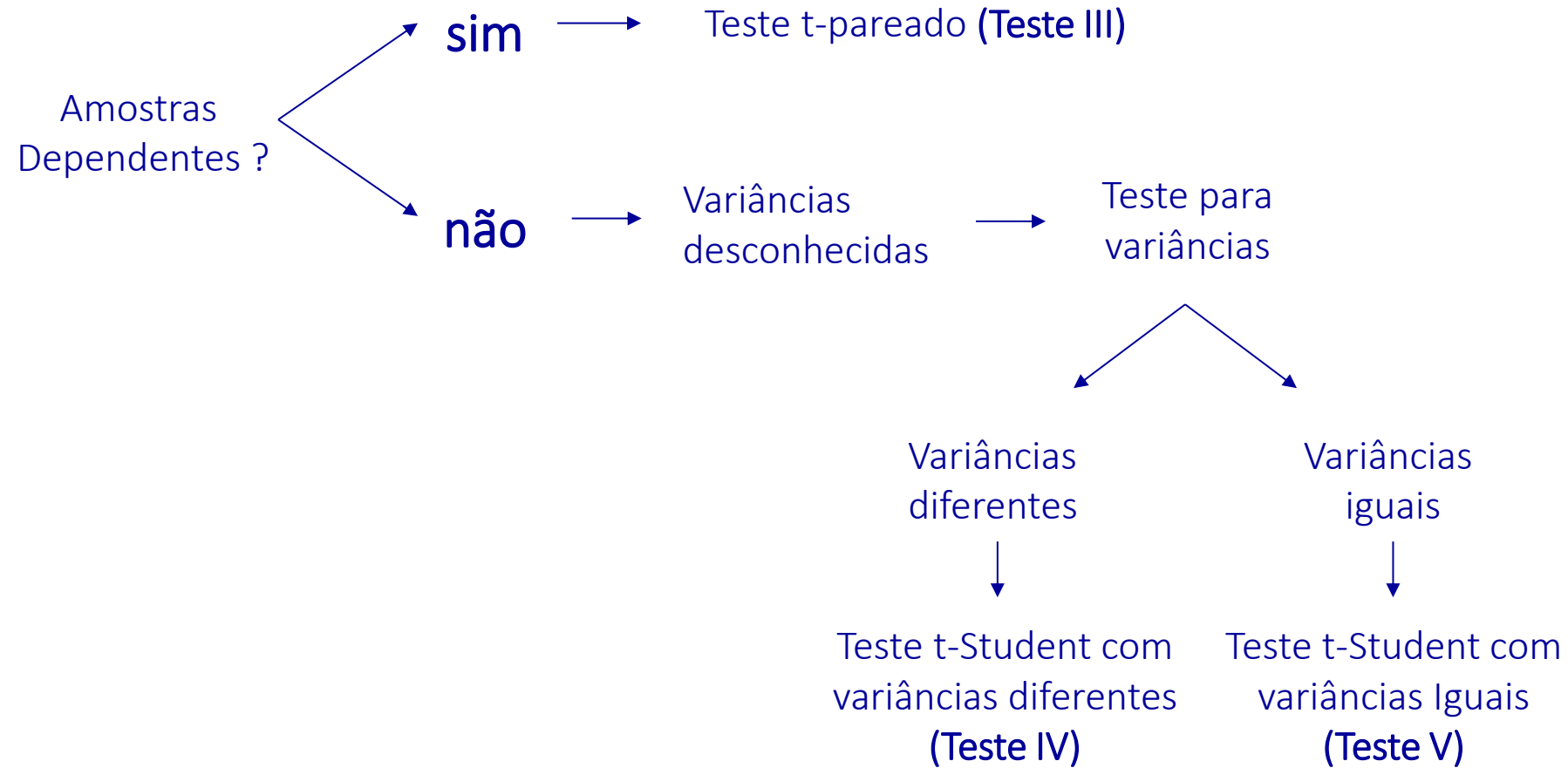
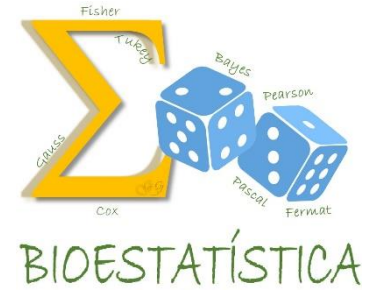
$$p - \text{valor} \cong 0,00$$

Se, de fato, droga não funciona, a probabilidade de que a diferença entre os escores médios de depressão nos dois grupos seja tão grande ou maior que a observada é aproximadamente zero.



# Comparando as médias de duas populações

Em resumo...



# Comparando as médias de duas populações

## Em resumo...



### Observações dependentes

- ✓ Calcular  $D = X_1 - X_2$  ou  $D = X_2 - X_1$
- ✓ A partir de  $D$ , calcular  $\bar{D}$  e  $S_D$
- ✓ Estatística do teste

$$T = \frac{\bar{D} - \mu_D}{S_D / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$$

### Observações independentes

- ✓ Obter  $\bar{X}_D$ , a partir de  $\bar{X}_1$  e  $\bar{X}_2$
- ✓ Decidir se as variâncias populacionais são iguais ou diferentes
- ✓ Escolher a estatística do teste:

Se as variâncias  
são diferentes  
 $(\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2)$

$$T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_{\vartheta}$$

$$\text{onde } \vartheta = \frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1}\right)^2}{n_1-1} + \frac{\left(\frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{n_2-1}}$$

Se as variâncias  
são iguais  
 $(\sigma_1^2 = \sigma_2^2)$

$$T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} \sim t_{n_1+n_2-2}$$

$$\text{onde } S_{comb}^2 = \frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1+n_2-2}$$

## Exercício 2



Considere um estudo para comparar dois métodos para realização de uma tarefa, em segundos. Sessenta indivíduos foram distribuídos em dois grupos, o primeiro, com 30 indivíduos, utilizando o método 1 e, o segundo, com 30 indivíduos, utilizando o método 2. Para cada indivíduo, foi medido o tempo de realização da tarefa. O objetivo é saber se o tempo médio gasto para a realização da tarefa é o mesmo para os dois métodos.

O tempo médio para os indivíduos que utilizaram o método 1 foi 179,73 segundos, com desvio padrão igual a 12,84 segundos. Para o método 2, foi 185,86 segundos, com desvio padrão igual a 15,37 segundos.

- a) Construa intervalos de confiança para o tempo médio de realização da tarefa em cada método e tire conclusões iniciais.
- b) Teste as hipóteses correspondentes, a um nível de significância de 0,05 e de 0,01.
- c) Explique o que é o p-valor, neste caso.



## Exercício 2 a)



$$IC(\mu, \gamma) = \bar{X} \mp t_{\gamma} S / \sqrt{n}$$

$$IC(\mu_1, 0,95) = 179,73 \mp 2,045 * 12,84 / \sqrt{30}$$

$$= 179,73 \mp 4,795$$

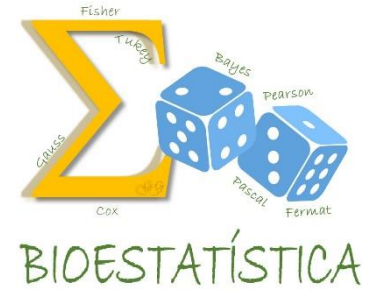
$$= [174,935 : 184,525]$$

$$IC(\mu_2, 0,95) = 185,86 \mp 2,045 * 15,37 / \sqrt{30}$$

$$= 185,86 \mp 5,739$$

$$= [180,121 : 191,599]$$

# Exercício 2 b)



## Teste de hipóteses

1. Definir a(s) variável(eis) de interesse e o(s) parâmetro(s) que a(s) caracteriza(m).

$X_1$  – tempo de realização da tarefa (seg) com o Método 1, com  $E(X_1) = \mu_1$  e  $Var(X_1) = \sigma_1^2$

$X_2$  – tempo de realização da tarefa (seg) com o Método 2, com  $E(X_2) = \mu_2$  e  $Var(X_2) = \sigma_2^2$

2. Estabelecer as hipóteses nula e alternativa e interpretá-las.

$$\begin{array}{lll} H_0: \mu_1 = \mu_2 & \Rightarrow & H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \Rightarrow H_0: \mu_D = 0 \\ H_a: \mu_1 \neq \mu_2 & & H_a: \mu_1 - \mu_2 \neq 0 \quad H_a: \mu_D \neq 0 \end{array} \quad \text{onde } \mu_D = \mu_1 - \mu_2$$

$H_0: \mu_D = 0$  O tempo médio é o mesmo para os dois métodos

$H_a: \mu_D \neq 0$  O tempo médio não é o mesmo para os dois métodos

# Exercício 2 b)

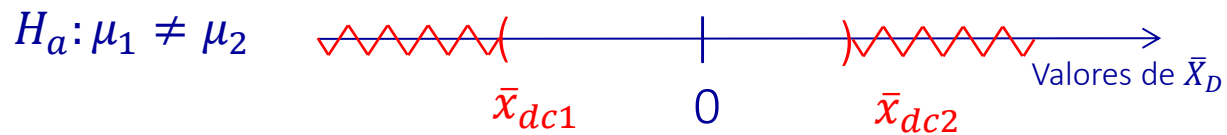
## Teste de hipóteses



3. Definir a forma da região crítica, com base na hipótese alternativa

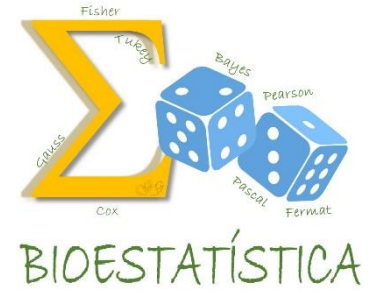
Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

Estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2$



$$RC = \{\bar{X}_D \in R \mid \bar{X}_D \leq \bar{x}_{dc1} \text{ ou } \bar{X}_D \geq \bar{x}_{dc2}\}$$

# Exercício 2 b)



## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

Estimador e distribuição do estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2 \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$

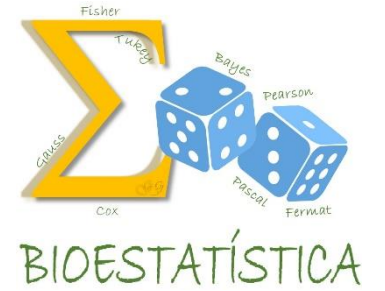
Estatística do teste e sua distribuição:

Primeiro, precisamos decidir se as variâncias populacionais são iguais ou diferentes.

$$Q = \frac{15,37^2}{12,84^2} = \frac{236,237}{164,866} = 1,433$$

Como,  $Q < 3$ , decidimos que as variâncias populacionais são iguais, isto, é  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$

# Exercício 2 b)



## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

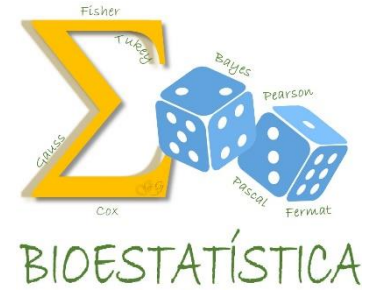
Estatística do teste e sua distribuição:

variâncias iguais  
( $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ )  $\Rightarrow T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} \sim t_{n_1+n_2-2}$

$$S_{comb}^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2} = \frac{(30 - 1) * 164,866 + (30 - 1) * 236,237}{30 + 30 - 2} = 200,551$$

$$S_{comb} = 14,162$$

# Exercício 2 b)



## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

Suposições assumidas:

- ✓  $X_1$  e  $X_2$  têm distribuição *Normal*.

Isto garante que  $\bar{X}_1$  e  $\bar{X}_2$  terão distribuição *Normal* e,  
consequentemente,  $\bar{X}_D$  terá distribuição *Normal*.

5. Fixar  $\alpha$

$\alpha=0,05$  e  $\alpha=0,01$

# Exercício 2 b)

## Teste de hipóteses

6. ii) Obter a região crítica com base no valor de  $t_c$

Como não temos  $t_{58}$  na tabela, vamos aproximar por uma  $t_{60}$ :

Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC = \{t \leq -2,000 \text{ ou } t \geq 2,000\}$

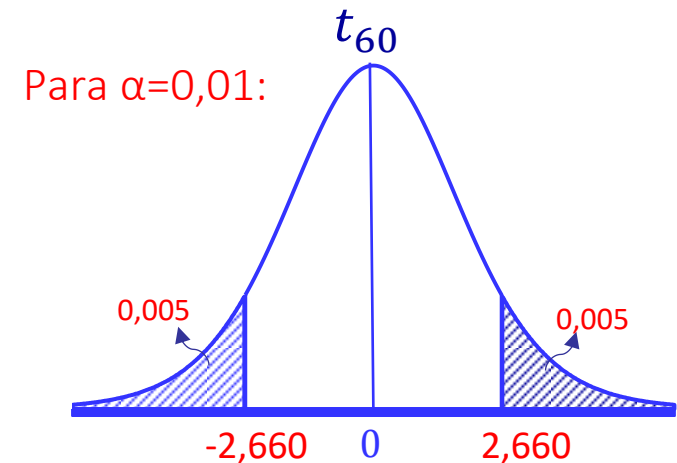
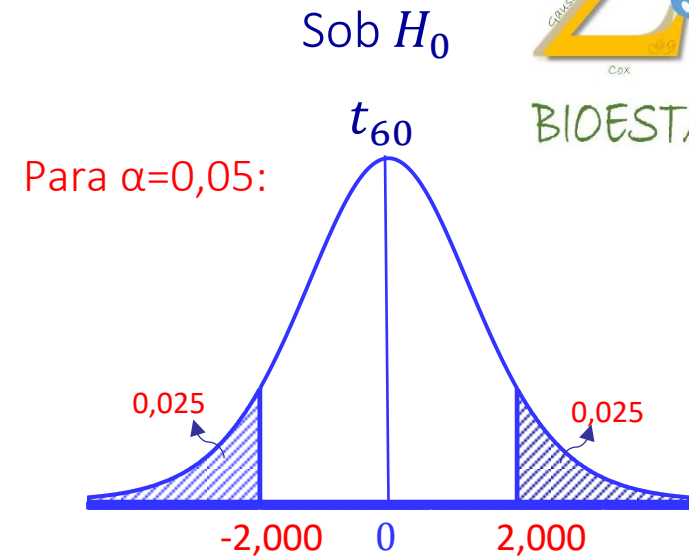
Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC = \{t \leq -2,660 \text{ ou } t \geq 2,660\}$

Da amostra:

$$\bar{X}_{Dobs} = \bar{X}_{1obs} - \bar{X}_{2obs} = 179,73 - 185,86 = -6,13$$

Sob  $H_0$ , o valor de  $t$  observado é:

$$t_{obs} = \frac{\bar{X}_{Dobs} - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} = \frac{-6,13 - 0}{\sqrt{\frac{200,551}{30} + \frac{200,551}{30}}} = \frac{-6,13}{3,657} = -1,6765$$



# Exercício 2 b)

## Teste de hipóteses

7. ii) Tomar a decisão, comparando o valor de  $t_{obs}$  com a região crítica

Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC = \{t \leq -2,000 \text{ ou } t \geq 2,000\}$

Como  $t_{obs} = -1,6765$ ,  $t_{obs} \notin RC$ , não rejeito  $H_0$  e decido que o tempo médio é o mesmo para os dois métodos, isto é,  $\mu_1 = \mu_2$ .

Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC = \{t \leq -2,660 \text{ ou } t \geq 2,660\}$

Como  $t_{obs} = -1,6765$ ,  $t_{obs} \notin RC$ , não rejeito  $H_0$  e decido que o tempo médio é o mesmo para os dois métodos, isto é,  $\mu_1 = \mu_2$ .





# Exercício 2 b)



## Teste de hipóteses

6. iii) Obter o nível descritivo (p-valor)

Da amostra:  $\bar{X}_{Dobs} = \bar{X}_{1obs} - \bar{X}_{2obs} = 179,73 - 185,86 = -6,13$

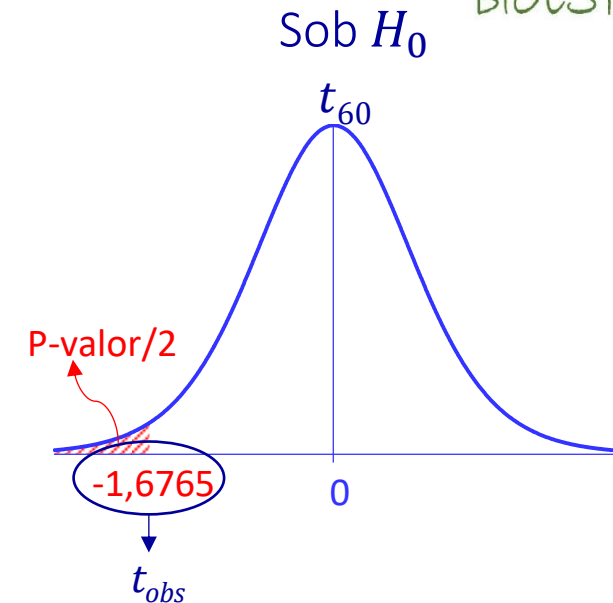
$p - valor = 2P(\bar{X}_D \leq \bar{X}_{Dobs} | H_0 \text{ é verdadeira}) =$

$$= 2P(\bar{X}_D \leq -6,13 | \mu_D = 0)$$

$$= 2P\left(\frac{\bar{X}_D - 0}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} \leq \frac{-6,13}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}}\right) = 2P\left(t_{58} \leq \frac{-6,13}{\sqrt{\frac{200,551}{30} + \frac{200,551}{30}}}\right)$$

$$= 2P(t_{58} \leq -1,6765) \cong 2 \frac{0,10}{2} = 0,10$$

$\rightarrow t_{obs}$



# Exercício 2 b)

## Teste de hipóteses

7. iii) Tomar a decisão, comparando o p-valor com o valor de  $\alpha$

$$p - \text{valor} \cong 0,10$$

Como  $p - \text{valor} > \alpha$  (quando  $\alpha=0,05$  ou  $\alpha=0,01$ ), não rejeito  $H_0$  e decido que o tempo médio é o mesmo para os dois métodos, isto é,  $\mu_1 = \mu_2$ .



# Exercício 2 c)

Teste de hipóteses

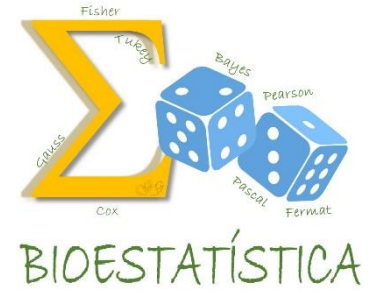
O que significa o p-valor, neste caso?

$$p - \text{valor} \cong 0,10$$

Se o tempo médio é o mesmo para os dois métodos, isto é, os dois métodos proporcionam o mesmo desempenho, a probabilidade de que a diferença entre os tempos médios dos dois métodos seja tão grande ou maior que a observada é maior do 5%.



# Exercício 3



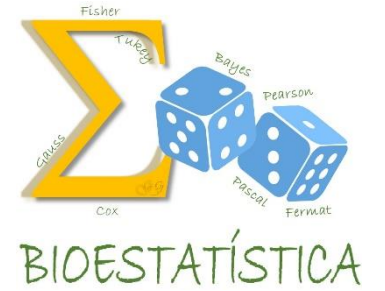
Um experimento é conduzido para comparar a eficiência de dois regimes alimentares no que diz respeito ao aumento de peso em animais. Ao primeiro grupo foi dada a dieta A e, ao segundo, a dieta B. A média e o desvio padrão para o ganho de peso após certo período, em Kg, para os animais do estudo foram os seguintes:

$$n_A = 31, \bar{X}_A = 18,70, S_A = 12,52$$

$$n_B = 41, \bar{X}_B = 25,91, S_B = 22,19$$

- a) Construa intervalos de confiança para o ganho de peso médio em cada dieta e tire conclusões iniciais.
- b) Teste as hipóteses correspondentes, a um nível de significância de 0,05 e de 0,01.
- c) Explique o que é o p-valor, neste caso.

## Exercício 3 a)



$$IC(\mu, \gamma) = \bar{X} \mp t_{\gamma} S / \sqrt{n}$$

$$IC(\mu_1, 0,95) = 18,70 \mp 2,042 * 12,52 / \sqrt{31}$$

$$= 18,70 \mp 4,592$$

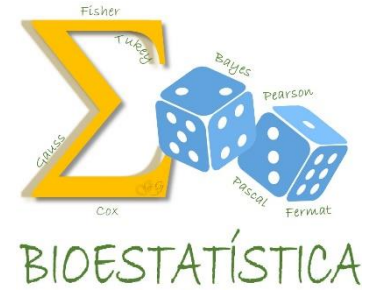
$$= [14,108 : 23,292]$$

$$IC(\mu_2, 0,95) = 25,91 \mp 2,021 * 22,19 / \sqrt{41}$$

$$= 25,91 \mp 7,004$$

$$= [18,906 : 32,914]$$

# Exercício 3 b)



## Teste de hipóteses

1. Definir a(s) variável(eis) de interesse e o(s) parâmetro(s) que a(s) caracteriza(m).

$X_1$  – ganho de peso em animais com a dieta A, com  $E(X_1) = \mu_1$  e  $Var(X_1) = \sigma_1^2$

$X_2$  – ganho de peso em animais com a dieta B, com  $E(X_2) = \mu_2$  e  $Var(X_2) = \sigma_2^2$

2. Estabelecer as hipóteses nula e alternativa e interpretá-las.

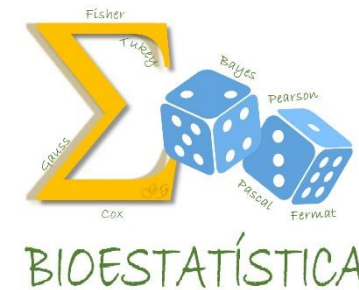
$$\begin{array}{lll} H_0: \mu_1 = \mu_2 & \Rightarrow & H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \Rightarrow H_0: \mu_D = 0 \\ H_a: \mu_1 \neq \mu_2 & & H_a: \mu_1 - \mu_2 \neq 0 \quad H_a: \mu_D \neq 0 \end{array} \quad \text{onde } \mu_D = \mu_1 - \mu_2$$

$H_0: \mu_D = 0$  O ganho de peso médio é o mesmo nas duas dietas

$H_a: \mu_D \neq 0$  O ganho de peso médio não é o mesmo nas duas dietas

# Exercício 3 b)

## Teste de hipóteses

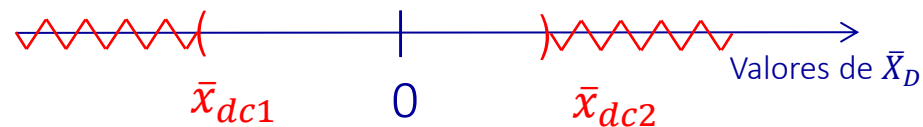


3. Definir a forma da região crítica, com base na hipótese alternativa

Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

Estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2$

$H_a: \mu_1 \neq \mu_2$



$$RC = \{\bar{X}_D \in R \mid \bar{X}_D \leq \bar{x}_{dc1} \text{ ou } \bar{X}_D \geq \bar{x}_{dc2}\}$$

# Exercício 3 b)



## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

Parâmetro:  $\mu_D = \mu_1 - \mu_2$

Estimador e distribuição do estimador:  $\bar{X}_D = \bar{X}_1 - \bar{X}_2 \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$

Estatística do teste e sua distribuição:

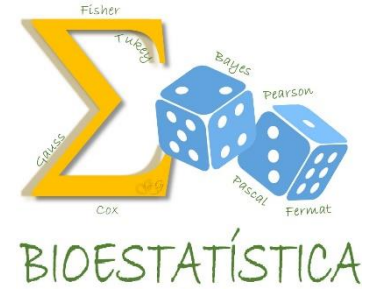
Primeiro, precisamos decidir se as variâncias populacionais são iguais ou diferentes.

$$Q = \frac{22,19^2}{12,52^2} = \frac{492,396}{156,750} = 3,141$$

Como,  $Q > 3$ , decidimos que as variâncias populacionais são diferentes, isto, é  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$



# Exercício 3 b)



## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

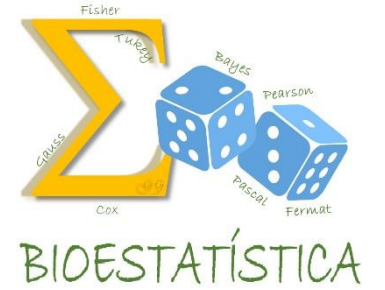
Estatística do teste e sua distribuição:

Variâncias diferentes ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ )  $\Rightarrow T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_{\vartheta}$

$$\frac{S_1^2}{n_1} = \frac{156,750}{31} = 5,056$$
$$\frac{S_2^2}{n_2} = \frac{492,396}{41} = 12,010$$
$$\vartheta = \frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1}\right)^2}{n_1 - 1} + \frac{\left(\frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{n_2 - 1}} = \frac{(5,056 + 12,010)^2}{\frac{(5,056^2)}{30} + \frac{(12,010^2)}{40}} = \frac{17,066^2}{4,458} = \frac{291,253}{4,458} = 65,332 \cong 65$$

Como não temos este valor na tabela da t, vamos aproximar por uma  $t_{60}$ .

# Exercício 3 b)



## Teste de hipóteses

4. Identificar o parâmetro, o seu estimador e a distribuição do estimador; definir a estatística do teste e sua distribuição especificar as suposições assumidas.

Suposições assumidas:

- ✓  $X_1$  e  $X_2$  têm distribuição *Normal*.

Isto garante que  $\bar{X}_1$  e  $\bar{X}_2$  terão distribuição *Normal* e,  
consequentemente,  $\bar{X}_D$  terá distribuição *Normal*.

5. Fixar  $\alpha$

$\alpha=0,05$  e  $\alpha=0,01$

# Exercício 3 b)

## Teste de hipóteses

6. ii) Obter a região crítica com base no valor de  $t_c$

Da tabela da  $t_{60}$ :

Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC = \{t \leq -2,000 \text{ ou } t \geq 2,000\}$

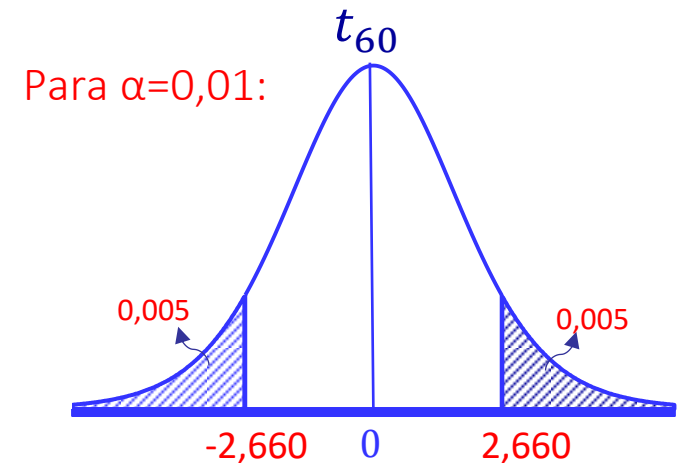
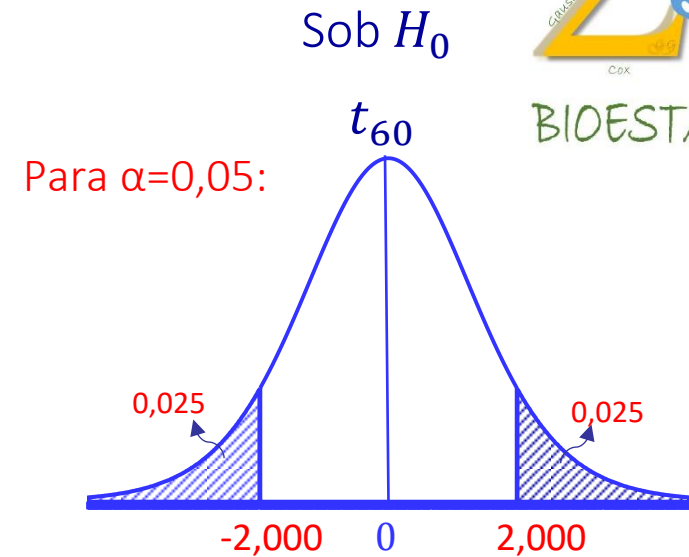
Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC = \{t \leq -2,660 \text{ ou } t \geq 2,660\}$

Da amostra:

$$\bar{X}_{Dobs} = \bar{X}_{1obs} - \bar{X}_{2obs} = 18,70 - 25,91 = -7,21$$

Sob  $H_0$ , o valor de  $t$  observado é:

$$t_{obs} = \frac{\bar{X}_{Dobs} - \mu_D}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} = \frac{-7,21 - 0}{\sqrt{7,066}} = \frac{-7,21 - 0}{4,131} = -1,745$$



GLEICE M.S. CONCEIÇÃO  
FSP - USP

# Exercício 3 b)

## Teste de hipóteses

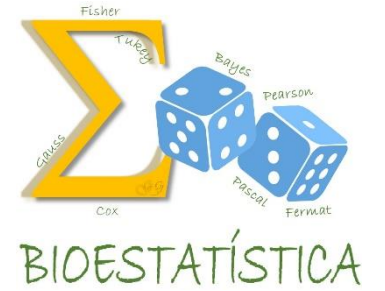
7. ii) Tomar a decisão, comparando o valor de  $t_{obs}$  com a região crítica

Para  $\alpha=0,05 \Rightarrow RC = \{t \leq -2,000 \text{ ou } t \geq 2,000\}$

Como  $t_{obs} = -1,745$ ,  $t_{obs} \notin RC$ , então não rejeito  $H_0$  e decido que o ganho de peso médio é o mesmo nas duas dietas, isto é,  $\mu_1 = \mu_2$ .

Para  $\alpha=0,01 \Rightarrow RC = \{t \leq -2,660 \text{ ou } t \geq 2,660\}$

Como  $t_{obs} = -1,745$ ,  $t_{obs} \notin RC$ , então não rejeito  $H_0$  e decido que o ganho de peso médio é o mesmo nas duas dietas, isto é,  $\mu_1 = \mu_2$ .



# Exercício 3 b)

## Teste de hipóteses

### 6. iii) Obter o nível descritivo (p-valor)

$$\text{Da amostra: } \bar{X}_{Dobs} = \bar{X}_{1obs} - \bar{X}_{2obs} = 18,70 - 25,91 = -7,21$$

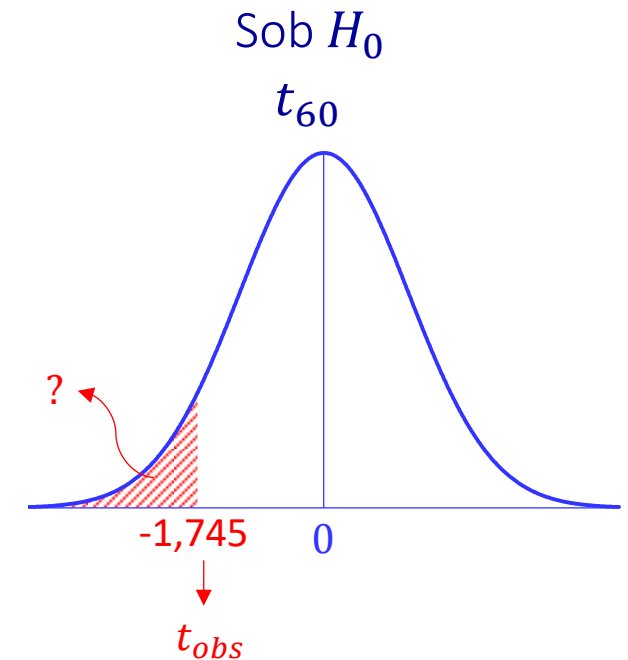
$$p - \text{valor} = 2P(\bar{X}_D \leq \bar{X}_{Dobs} | H_0 \text{ é verdadeira}) =$$

$$= 2P(\bar{X}_D \leq -7,21 | \mu_D = 0)$$

$$= 2P\left(\frac{\bar{X}_D - 0}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \leq \frac{-7,21 - 0}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}}\right) = 2P\left(t_{65} \leq \frac{-7,21}{\sqrt{7,066}}\right)$$

$$= 2P(t_{65} \leq -1,745) \cong 2 \frac{0,075}{2} = 0,075$$

$\rightarrow t_{obs}$



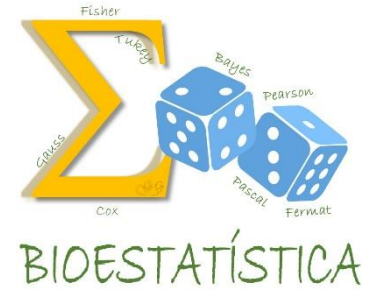
# Exercício 3 b)

## Teste de hipóteses

7. iii) Tomar a decisão, comparando o p-valor com o valor de  $\alpha$

$$p - \text{valor} \cong 0,075$$

Como  $p - \text{valor} > \alpha$  (quando  $\alpha=0,05$  ou  $\alpha=0,01$ ), não rejeito  $H_0$  e decido que o ganho de peso médio é o mesmo nas duas dietas, isto é,  $\mu_1 = \mu_2$ .



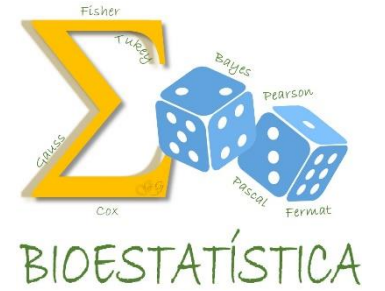
# Exercício 3 c)

Teste de hipóteses

O que significa o p-valor, neste caso?

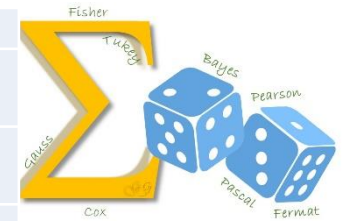
$$p - \text{valor} \cong 0,075$$

Se as dietas proporcionam o mesmo ganho de peso, a probabilidade de que a diferença entre os ganhos de peso médios nas duas dietas seja tão grande ou maior que a observada é maior do que 5%.



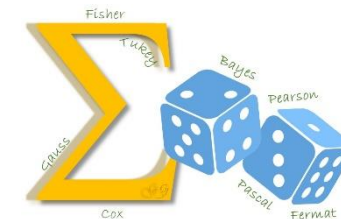
# Exemplo

					Teste para médias	
	Placebo	Tianeptina				
média	21,060	10,630				
desvio padrão	9,52	7,26			cáculo de Scomb	
	21	31	52			
						Com filtro
						9,52470472
						Sem filtro
						7,25603197
					S	
					S2	90,720
					(n-1)*S2	52,650
Teste para variâncias					numerador	1814,400
					denominador	3393,900
	A	B			denominador	50
S2 =	90,720	52,650			Scomb2	67,878
					Scomb	8,239
Wobs 1 =	1,723					
f1 =	0,490	1,665	0,601		1/n1 =	0,048
f2 =	1,932				1/n2 =	0,032
					raiz(1/n1+1/n2) =	0,283
					Sd =	2,328
	A	B				
S2 =	52,650	90,720			tc =	1,990
					dbc1 =	-4,634
Wobs 1 =	0,580				dbc2 =	4,634
f1 =	0,518	1,932	0,518		dif =	10,43
f2 =	2,039					
					t obs =	4,4793
					p-valor =	0,000



BIOESTATÍSTICA



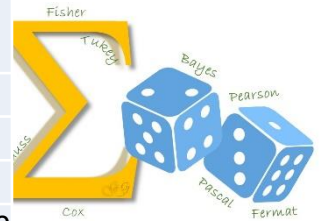


# BIOESTATÍSTICA

IC(95%)		
média	179,73	185,86
tg(n-1)	2,045	2,045
desvpad	12,84	15,37
raiz(n)	5,477	5,477
desvpad/raiz(n)	2,344	2,806
teco	4,795	5,739
inf	174,935	180,121
sup	184,525	191,599

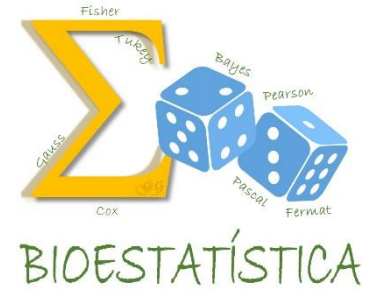
# Exercício 2

				Teste para médias		
	A	B				
média	179,73	185,86		cálculo de Scomb:		
desvio padrão	12,84	15,37			A	B
	30	30	60	S	12,840	15,370
				S2	164,866	236,237
				(n-1)*S2	4781,102	6850,870
Teste para variâncias				numerador	11631,973	
				denominador	58	
	A	B		Scomb2	200,551	
S2 =	164,866	236,237		Scomb	14,162	
Wobs 1 =	0,698					
				1/n1 =	0,033	
f1 =	0,486	2,059		1/n2 =	0,033	
f2 =	1,861			raiz(1/n1+1/n2) =	0,258	
				Sd =	3,657	
	A	B		tc =	1,678	
S2 =	236,237	164,866		dbc=	6,134	
Wobs 1 =	1,433					
				dif =	-6,13	
f1 =	0,537	1,861				
f2 =	1,861			t obs =	-1,6765	
				p-valor =		



IOE STATÍSTICA

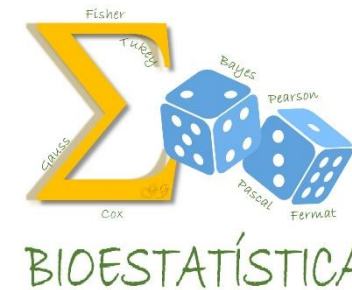
# Exercício 3



					Teste para médias		
	A	B					
média	18,7	25,91			cálculo de ni:		
desvio padrão	12,52	22,19					
	31	41	72		S	12,52	22,19
					S2	156,750	492,396
					S2/n	5,056	12,010
Teste para variâncias					soma	17,066	
					numerador	291,253	
	A	B					
S2 =	156,750	492,396			(S2/n) ^2	25,568	144,232
					(S2/n) ^2 / n-1	0,852	3,606
Wobs 1 =	0,318				denominador	4,458	
f1 =	0,558	1,792	0,558		ni	65,332	
f2 =	1,766						
					S	4,131	
					tc =	1,980	
	A	B			dbc1 =	-8,180	
S2 =	492,396	156,750			dbc2 =	8,180	
Wobs 1 =	3,141				dif =	-7,21	
f1 =	0,573	1,744	0,573		t obs =	-1,7453	
f2 =	1,792				p-valor =		

# Em resumo...

$$\begin{array}{l} H_0: \mu_1 = \mu_2 \\ H_a: \mu_1 > \mu_2 \\ \quad < \\ \quad \neq \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \\ H_a: \mu_1 - \mu_2 > 0 \\ \quad < \\ \quad \neq \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} H_0: \mu_D = 0 \\ H_a: \mu_D > 0 \\ \quad < \\ \quad \neq \end{array} \text{ onde } \mu_D = \mu_1 - \mu_2$$



Observações  
dependentes

- ✓ Calcular  $D = X_1 - X_2$  ou  $D = X_2 - X_1$
- ✓ A partir de  $D$ , calcular  $\bar{D}$  e  $S_D$
- ✓ Estatística do teste

$$T = \frac{\bar{D} - \mu_D}{S_D / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$$

Observações  
independentes

- ✓ Obter  $\bar{X}_D$ , a partir de  $\bar{X}_1$  e  $\bar{X}_2$
- ✓ Decidir se as variâncias populacionais são iguais ou diferentes
- ✓ Escolher a estatística do teste:

Se as variâncias  
são diferentes  
 $(\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2)$

$$T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_{\theta}$$

$$\text{onde } t_{\theta} = \frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{\left(\frac{S_1^2}{n_1}\right)}{n_1-1} + \frac{\left(\frac{S_2^2}{n_2}\right)}{n_2-1}}$$

Se as variâncias  
são iguais  
 $(\sigma_1^2 = \sigma_2^2)$

$$T = \frac{\bar{X}_D - \mu_D}{\sqrt{\frac{S_{comb}^2}{n_1} + \frac{S_{comb}^2}{n_2}}} \sim t_{n_1+n_2-2}$$

$$\text{onde } S_{comb}^2 = \frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1+n_2-2}$$