

# Aula 7 - Testes de hipótese em estatística

Bioestatística – Licenciatura Ciências Biológicas

Prof. Dr Diogo B Provete

# Sumário da aula

## Teste de hipótese

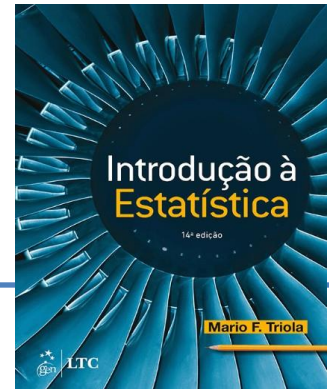
- Lista de passos
- Exemplo de teste : comparação de médias
- Hipótese nula e alternativa
- Erro tipo I e tipo II

## Tomada de decisão

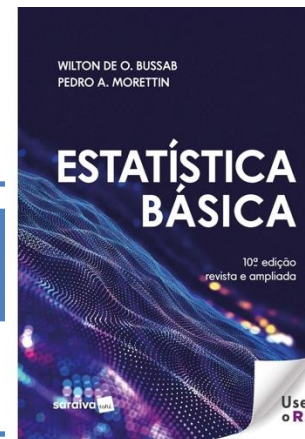
- O valor de  $P$

## Poder do teste

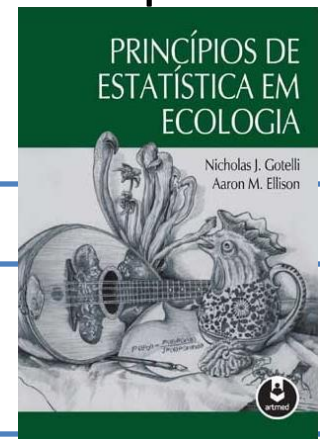
## Escolha do teste



## Cap 8

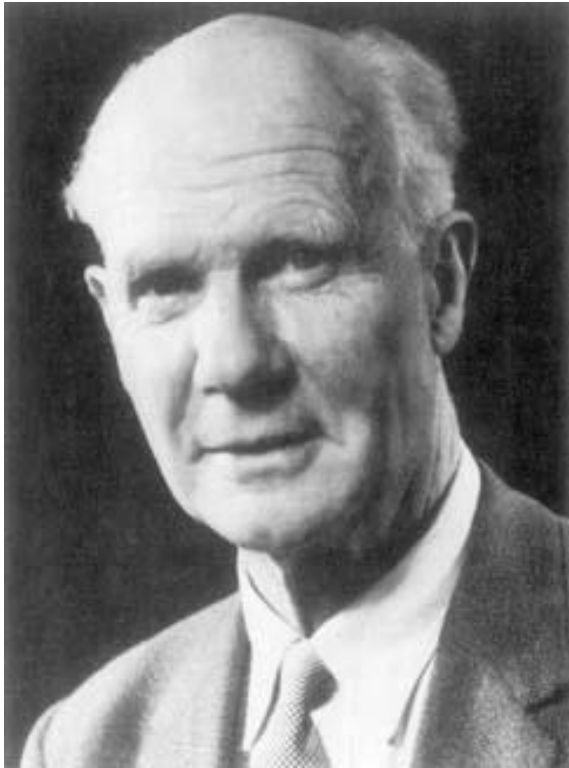


## Cap 12



## Cap 4

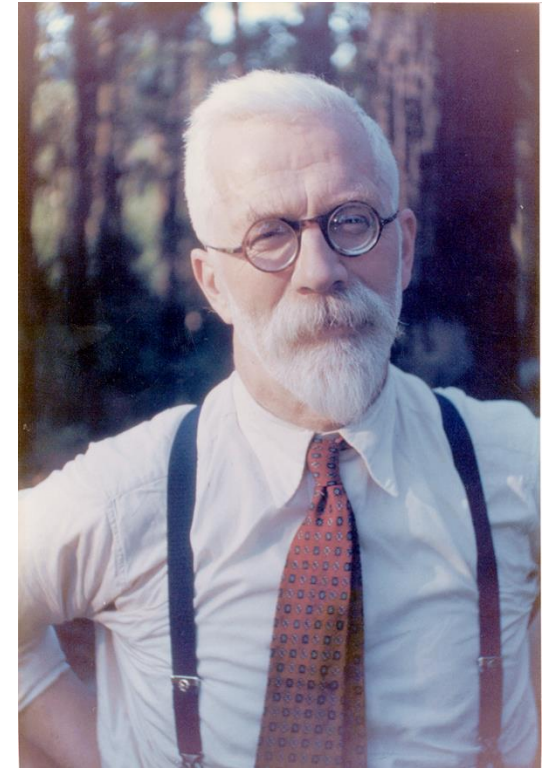
# Arcabouço Neyman-Pearson para testar uma hipótese estatística



**Egon Pearson**

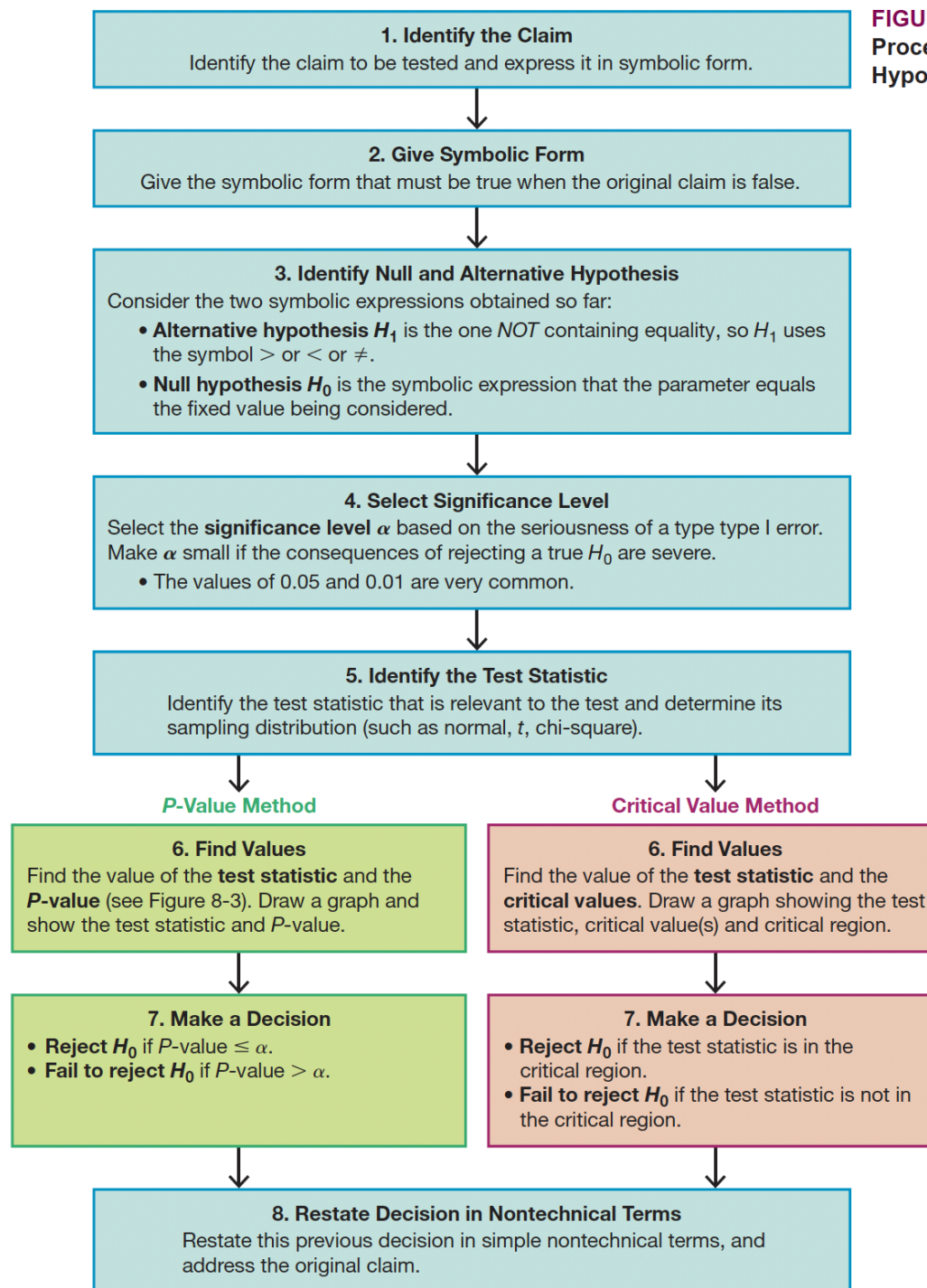


**Jerzy Neyman**



**Ronald A. Fisher**

**FIGURE 8-1**  
**Procedure for**  
**Hypothesis Tests**



### **1. Identificar a Afirmativa**

Identifique a afirmativa a ser testada e expresse-a na forma simbólica.

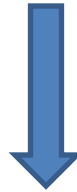


**Pergunta**



**Teoria**

**Hipótese(s)**



**Dedução**

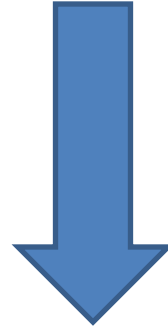
**Predição(ões)**

# Pergunta



As alturas médias de plantas adultas de *Pinus* diferem entre áreas com solo argiloso e arenoso?

# Hipótese científica



A disponibilidade de recursos/nutrientes  
no solo influencia a altura de plantas

# Hipótese Científica vs. Hipótese Estatística

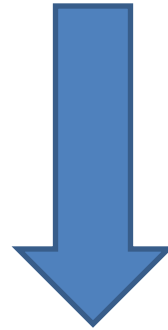
• **Hipótese Científica:** Uma ideia geral e testável sobre como o mundo funciona.

• *Exemplo:* "A presença do predador X afeta o comportamento de forrageamento da presa Y".

• **Hipótese Estatística:** Uma reformulação da hipótese científica em termos matemáticos e precisos, envolvendo parâmetros populacionais (médias, proporções, etc.).

• *Exemplo:* "A média do tempo de forrageamento da presa Y na presença do predador X é diferente da média na ausência do predador X".

# Predição



A altura média das plantas **será maior** no solo argiloso, devido à maior disponibilidade de nutrientes

# Unidade amostral

Plots (parcelas) em 20 áreas,  
10 com solo argiloso e 10 rochoso

**Ou**

20 Plots (parcelas),  
10 em 1 área com solo argiloso e 10 em 1  
área com solo rochoso

# Unidade amostral

Plots (parcelas) em 20 áreas,  
10 com solo argiloso e 10 rochoso



Ou

~~20 plots (parcelas),  
10 em 1 área com solo argiloso e 10 em 1  
área com solo rochoso~~

### 3. Identificar as Hipóteses Nula e Alternativa

Considere as duas expressões simbólicas obtidas até aqui:

- **Hipótese alternativa  $H_1$**  é a que NÃO contém a igualdade, de modo que  $H_1$  usa o símbolo  $>$  ou  $<$  ou  $\neq$ .
- **Hipótese nula  $H_0$**  é a expressão simbólica de que o parâmetro é igual ao valor fixo sendo considerado.



# 3. Hipótese nula e alternativa

## Hipótese nula

Não há diferença nas médias das alturas das árvores entre as áreas

## Hipótese Alternativa

A média de altura das árvores em áreas com solo Argiloso **será maior** do que a das em solo rochoso

# Variáveis *preditora* e *resposta*

**Preditora**

**Resposta**

Tipos de solo

(Categórica com 2 níveis)

Altura das plantas

(Contínua)

# A Hipótese Nula ( $H_0$ ) - O Status Quo

- A **Hipótese Nula ( $H_0$ )** é sempre uma afirmação de "nenhum efeito", "nenhuma diferença" ou "nenhuma associação"
  - É a hipótese que *assumimos como verdadeira para iniciar o teste*. Ela representa o ceticismo, a ideia de que qualquer padrão observado nos dados é meramente fruto do acaso.
  - Sempre contém um sinal de igualdade ( $=$ ,  $\leq$  ou  $\geq$ ).
- **Exemplos Biológicos:**
  - $H_0$ : A proporção de sementes que germinam com e sem um novo tratamento é a mesma ( $p_1=p_2$ ).
  - $H_0$ : A altura média de plantas de duas populações diferentes é igual ( $\mu_1=\mu_2$ ).
  - $H_0$ : Não há correlação entre o tamanho do corpo de um animal e o tamanho de seu território ( $\rho=0$ ).

# A Hipótese alternativa ( $H_1$ )

- **A Hipótese Alternativa ( $H_1$  ou  $H_a$ )** é a afirmação que contradiz a hipótese nula. É o que o pesquisador geralmente acredita ser verdade ou espera demonstrar.

- Representa a existência de um efeito, uma diferença ou uma associação.

- Nunca contém um sinal de igualdade (geralmente usa  $\neq$ ,  $<$  ou  $>$ ).

- **Exemplos (em contraste com  $H_0$ ):**

- $H_1$ : A proporção de sementes que germinam é diferente entre os tratamentos ( $p_1 \neq p_2$ ).

- $H_1$ : A altura média das plantas é diferente entre as populações ( $\mu_1 \neq \mu_2$ ).

- $H_1$ : Existe uma correlação entre o tamanho do corpo e o tamanho do território ( $\rho \neq 0$ ).

# Slido

*Para cada cenário biológico, escrevam a Hipótese Nula ( $H_0$ ) e a Hipótese Alternativa ( $H_1$ ) em termos de parâmetros populacionais*



**Um biólogo quer saber se um novo tipo de ração (Ração A) altera o peso médio de camundongos em comparação com a ração padrão (Ração B).**



**Uma farmacêutica testa se a proporção de cura de um novo medicamento é maior que a proporção de 20% do medicamento antigo.**

4. Escolher o nível de significância

#### 4. Selecionar o Nível de Significância

Selecione o **nível de significância**  $\alpha$  com base na gravidade de um erro tipo I. Faça  $\alpha$  pequeno se as consequências da rejeição de uma  $H_0$  forem severas.

- Os valores de 0,05 e 0,01 são muito comuns.



# Um pouco de história...

## Confusion Over Measures of Evidence ( $p$ 's) Versus Errors ( $\alpha$ 's) in Classical Statistical Testing

Ravmond HUBBARD and M. J. BAYARRI

[ 157 ]

Caso específico para o  $X^2$

X. *On the Criterion that a given System of Deviations from the Probable in the Case of a Correlated System of Variables is such that it can be reasonably supposed to have arisen from Random Sampling.* By KARL PEARSON, F.R.S., University College, London\*.

1900

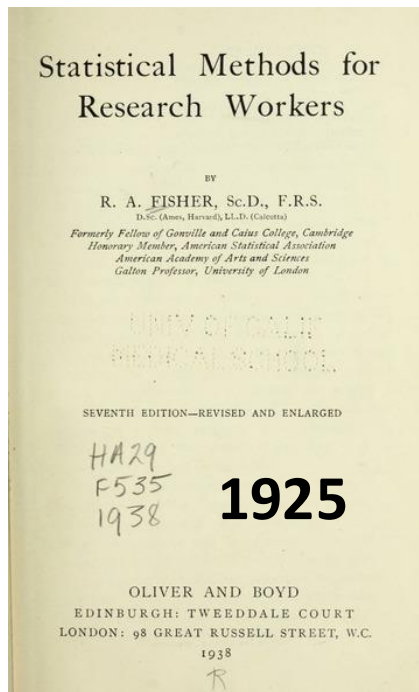
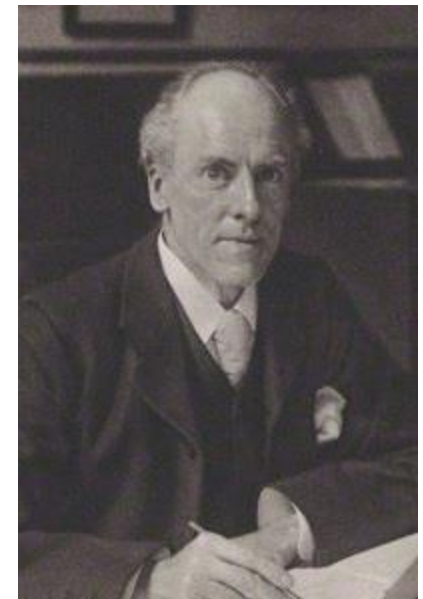
IX. *On the Problem of the most Efficient Tests of Statistical Hypotheses.*

By J. NEYMAN, *Nencki Institute, Soc. Sci. Lit. Varsoviensis, and Lecturer at the Central College of Agriculture, Warsaw, and E. S. PEARSON, Department of Applied Statistics, University College, London.*

1930

Generalizou para todos os casos

Propôs  $p=0.05$  como limite para significância



# Nível de significância

- Famoso e incauto “valor de  $P$ ” ( $P$ -value)
- Os valores de alfa mais utilizados são 1%, 5% e 10%
- Então, por que não diminuir o  $\alpha$  para próximo de zero?
  - Porque se fizermos isso, quase nunca seríamos capazes de coletar dados com um padrão forte o suficiente para rejeitá-la, mesmo que ela seja falsa. Ou seja, aumentamos a chance de cometer o erro tipo II

## ASA Statement on Statistical Significance and *P*-Values

### 1. Introduction

Increased quantification of scientific research and a proliferation of large, complex datasets in recent years have expanded the scope of applications of statistical methods. This has created new avenues for scientific progress, but it also brings concerns about conclusions drawn from research data. The validity of scientific conclusions, including their reproducibility, depends on more than the statistical methods themselves. Appropriately chosen techniques, properly conducted analyses and correct interpretation of statistical results also play a key role in ensuring that conclusions are sound and that uncertainty surrounding them is represented properly.

a proposed model for the data. The most common context is a model, constructed under a set of assumptions, together with a so-called “null hypothesis.” Often the null hypothesis postulates the absence of an effect, such as no difference between two groups, or the absence of a relationship between a factor and an outcome. The smaller the *p*-value, the greater the statistical incompatibility of the data with the null hypothesis, if the underlying assumptions used to calculate the *p*-value hold. This incompatibility can be interpreted as casting doubt on or providing evidence against the null hypothesis or the underlying assumptions.

2. ***P*-values do not measure the probability that the studied hypothesis is true, or the probability that the data**

5. Escolher a estatística do teste



### **5. Identificar a Estatística de Teste**

Identifique a estatística de teste relevante para o teste e determine sua distribuição amostral (tal como normal,  $t$ , qui-quadrado).

Tabela 1. Sugestão de alguns testes estatísticos a empregar de acordo com o tipo de variável observada. Entre parênteses alguns testes não-paramétricos.

Variável Dependente	Variável Independente	Teste
Quantitativa	1 Categórica com 2 níveis	Teste t (teste U)
Quantitativa	1 Categórica com + 2 níveis	ANOVA 1-fator (Kruskall-Wallis)
Quantitativa	2 Categóricas	ANOVA 2-fatores (Friedman <sup>1</sup> )
Quantitativa	1 Quantitativa	Regressão simples (correlação Spearman)
Quantitativa	2 ou mais quantitativas	Regressão múltipla
Quantitativa	1 categórica e 1 ou mais quantitativas	ANCOVA
Categórica	1 Categórica	Qui-quadrado <sup>2</sup> ; Teste G <sup>2</sup>
Categórica	2 ou mais categóricas	Log-linear <sup>2</sup>

(1) No caso de amostras dependentes, (2) Esses testes eventualmente verificam não a relação de dependência entre variáveis, mas sim a associação entre elas, descaracterizando, portanto a classificação de variáveis dependentes e independentes.

Tabela 1. Sugestão de alguns testes estatísticos a empregar de acordo com o tipo de variável observada. Entre parênteses alguns testes não-paramétricos.

Variável Dependente	Variável Independente	Teste
Quantitativa	1 Categórica com 2 níveis	Teste t (teste U)
Quantitativa	1 Categórica com + 2 níveis	ANOVA 1-fator (Kruskall-Wallis)
Quantitativa	2 Categóricas	ANOVA 2-fatores (Friedman <sup>1</sup> )
Quantitativa	1 Quantitativa	Regressão simples (correlação Spearman)
Quantitativa	2 ou mais quantitativas	Regressão múltipla
Quantitativa	1 categórica e 1 ou mais quantitativas	ANCOVA
Categórica	1 Categórica	Qui-quadrado <sup>2</sup> ; Teste G <sup>2</sup>
Categórica	2 ou mais categóricas	Log-linear <sup>2</sup>

(1) No caso de amostras dependentes, (2) Esses testes eventualmente verificam não a relação de dependência entre variáveis, mas sim a associação entre elas, descaracterizando, portanto a classificação de variáveis dependentes e independentes.

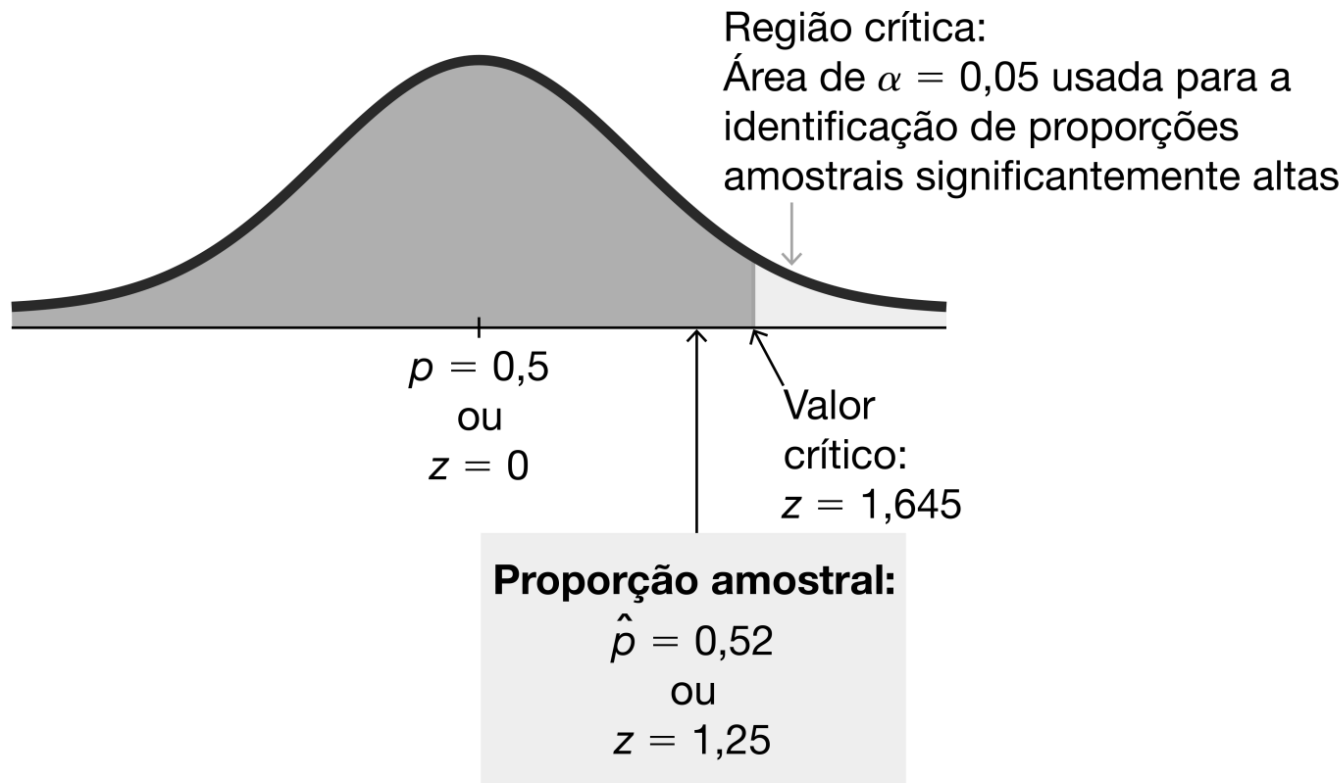
## 6. Valor crítico do teste

# Como escolher valores críticos

- São valores da estatística do teste a partir do qual se pode rejeitar a hipótese de que a estatística veio de uma distribuição nula, com um certo nível de confiança (probabilidade), dado o tamanho amostral.

- A região crítica é a região onde  $H_0$  é rejeitada. A área da região crítica é igual ao nível de significância ( $\alpha$ ), que estabelece a probabilidade de rejeitar  $H_0$  quando ela é verdadeira.
- Por exemplo, se utilizarmos o nível de significância de 5%, a probabilidade de rejeitar  $H_0$  quando ela é verdadeira é igual a 5%.





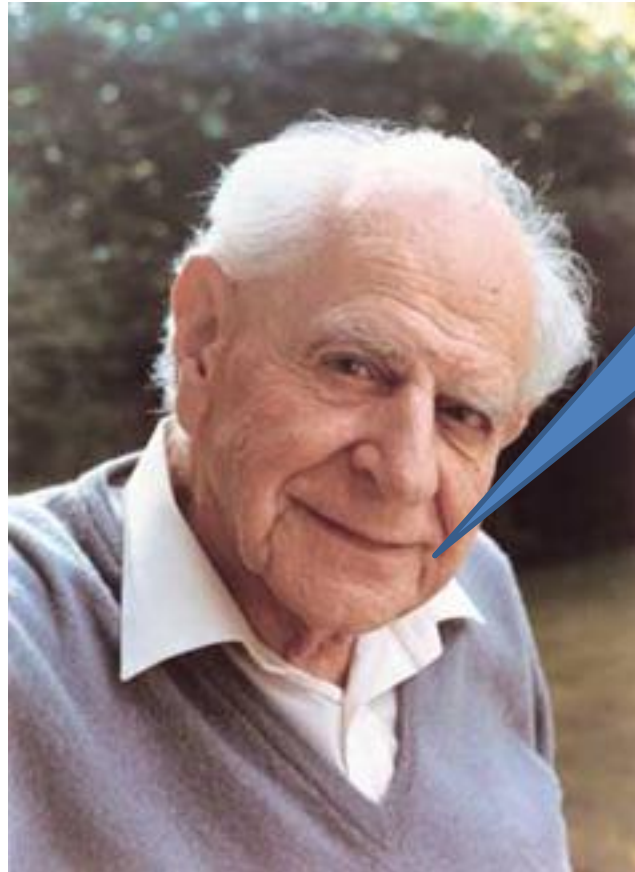
**FIGURA 8.4 Região Crítica, Valor Crítico e Estatística de Teste.**

# Decisão é baseada na Hipótese nula

- Se o valor da estatística do teste cair na região crítica, rejeita-se  $H_0$ .
- Ou **rejeitamos** a  $H_0$ 
  - No exemplo, há diferença entre a média de altura dos grupos
- Ou **aceitamos** a  $H_0$ 
  - No exemplo, não há diferença entre as médias dos grupos

# Princípio da falseabilidade

**KARL  
A POPPER  
LÓGICA DA  
PESQUISA  
CIENTÍFICA**



Só conseguimos  
desprovar uma  
hipótese

Erro tipo I e tipo II

## Type I Error



**FALSO POSITIVO**

## Type II Error



**FALSO NEGATIVO**

<b>Decisão</b>	<b><math>H_0</math> é Verdadeira</b>	<b><math>H_0</math> é Falsa</b>
Não Rejeitar $H_0$	Decisão Correta	Erro do Tipo II ( $\beta$ )
Rejeitar $H_0$	Erro do Tipo I ( $\alpha$ )	Decisão Correta (Poder)

<b>Decisão</b>	<b><math>H_0</math> é Verdadeira</b>	<b><math>H_0</math> é Falsa</b>
Não Rejeitar $H_0$	Decisão Correta	Erro do Tipo II ( $\beta$ )
Rejeitar $H_0$	Erro do Tipo I ( $\alpha$ )	Decisão Correta (Poder)

# Erro tipo I

- **Erro tipo I** (*nível de significância, ou  $\alpha$* ): Define a probabilidade máxima que estamos dispostos a aceitar de cometer um Erro do Tipo I.
- *O que significa?* Sempre que a probabilidade calculada por um teste for menor ou igual a  $\alpha$ , deve-se rejeitar a hipótese nula, por ela ser *menos plausível* que o nível crítico adotado.

A decisão é baseada no Erro tipo I (alfa), porque é considerado o mais grave e porque os testes pressupõem que a hipótese nula seja verdadeira

<b>Decisão</b>	<b><math>H_0</math> é Verdadeira</b>	<b><math>H_0</math> é Falsa</b>
Não Rejeitar $H_0$	Decisão Correta	Erro do Tipo II ( $\beta$ )
Rejeitar $H_0$	Erro do Tipo I ( $\alpha$ )	Decisão Correta (Poder)

# Erro tipo II ( $\beta$ )

- A chance de cometer o erro tipo II ( $\beta$ ) depende:
  - Do nível de significância (quanto maior o  $\alpha$ , menor o  $\beta$ )
  - Do tamanho amostral (quanto maior, menor o  $\beta$ )
  - Do tamanho do efeito: o quão afastada a realidade está da hipótese nula (quanto mais, menor o  $\beta$ )
  - Da variabilidade natural dos dados não explicada pelo efeito testado (quanto maior, maior o  $\beta$ )

# Poder do teste = $1 - \beta$

- Ao reduzir o beta, aumentamos o poder do teste
- *Rejeição* da hipótese nula quando ele é realmente FALSA. Um teste poderoso é aquele capaz de detectar pequenos efeitos, ou seja, pequenos desvios da hipótese nula.
- Mas como podemos fazer isso?
  - Reduzir o erro de estimativa
  - Aumentar o tamanho amostral
  - Aumentar a diferença nos tratamentos/grupos
  - Utilizar o desenho amostral/experimental correto
  - Aumentar o erro tipo I

7. Calcular a estatística do teste

▼  
**Método do Valor  $P$**

**6. Achar Valores**

Ache o valor da **estatística de teste** e o **valor  $P$**  (ver Figura 8.3). Desenhe um gráfico que mostre a estatística de teste e o valor  $P$ .



**7. Tomar uma Decisão**

- **Rejeite  $H_0$**  se o valor  $P \leq \alpha$ .
- **Deixe de rejeitar  $H_0$**  se o valor  $P > \alpha$ .



▼  
**Método do Valor Crítico**

**6. Achar Valores**

Ache o valor da **estatística de teste** e os **valores críticos**. Desenhe um gráfico que mostre a estatística de teste, os valores críticos e a região crítica.



**7. Tomar uma Decisão**

- **Rejeite  $H_0$**  se a estatística de teste estiver na região crítica.
- **Deixe de rejeitar  $H_0$**  se a estatística de teste não estiver na região crítica.



# A Estatística de Teste

- É um valor calculado a partir dos dados da amostra, usado para decidir se rejeitamos ou não a  $H_0$ .
- Ela mede a diferença entre o que foi observado na amostra e o que seria esperado sob a hipótese nula, em unidades de erro padrão.
- **A ideia central:** Se a estatística de teste for muito “extrema” (longe do que  $H_0$  prevê), ela fornece evidências contra  $H_0$ .
- Cada teste de hipótese (teste t, qui-quadrado, etc.) tem sua própria estatística de teste (t,  $\chi^2$ , etc.).

# Região Crítica e Valor-p - Dois Caminhos para a Mesma Decisão

- Temos duas abordagens principais para tomar a decisão final:
- **Abordagem do Valor Crítico:**
  - A **região crítica** (ou região de rejeição) é o conjunto de todos os valores da estatística de teste que nos levariam a rejeitar  $H_0$ .
  - O **valor crítico** é o ponto que separa a região de rejeição da região de não rejeição. Ele é determinado pelo nível de significância  $\alpha$ .
  - **Decisão:** Se a estatística de teste calculada a partir dos seus dados cai na região crítica, você rejeita  $H_0$

# Região Crítica e Valor-p - Dois Caminhos para a Mesma Decisão

- **Abordagem do Valor- $P$ :**
- O **valor de  $P$**  é a probabilidade de obter um resultado (uma estatística de teste) ***tão ou mais extremo do que o que foi observado na amostra, assumindo que a hipótese nula ( $H_0$ ) é verdadeira.***
- **Decisão:** Se o p-valor for menor ou igual ao nível de significância  $\alpha$ , você rejeita  $H_0$ .
  - **Se  $p \leq \alpha \rightarrow$  Rejeita-se  $H_0$**  (Resultado estatisticamente significativo)
  - **Se  $p > \alpha \rightarrow$  Não se rejeita  $H_0$**  (Resultado não estatisticamente significativo)

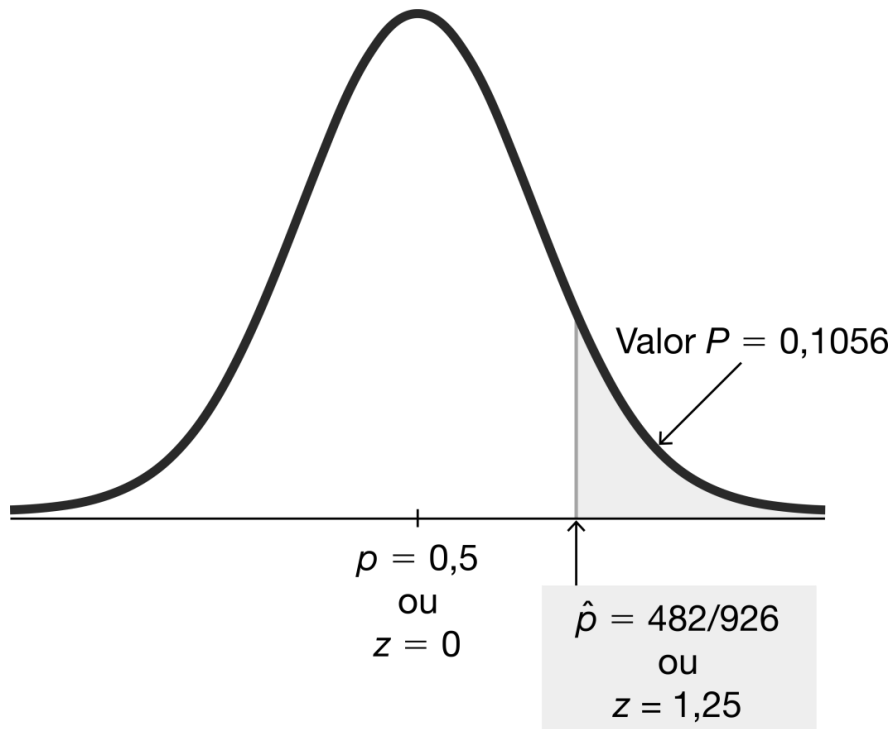


FIGURA 8.6 Método do Valor  $P$ .

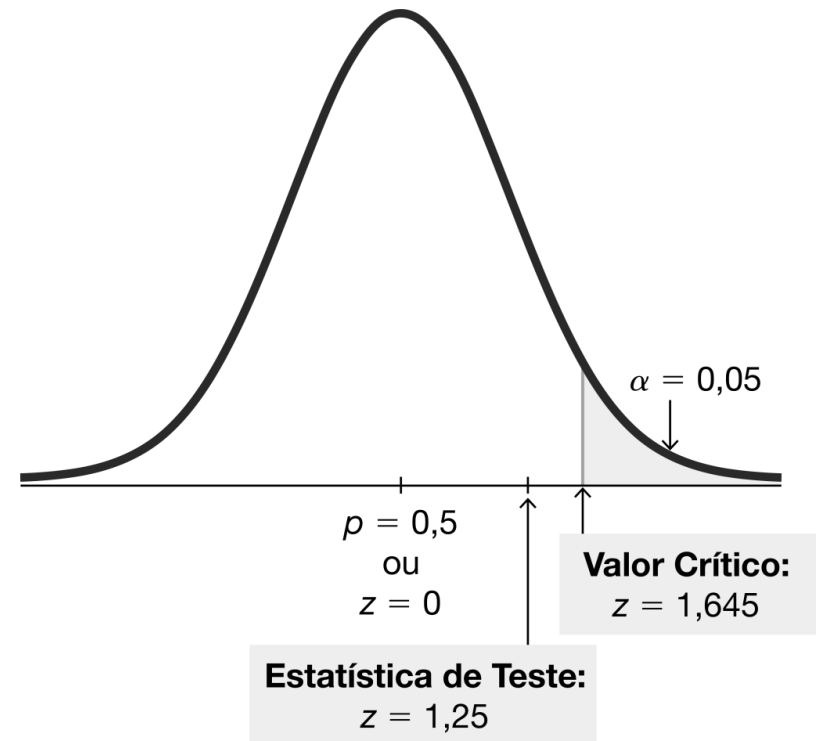


FIGURA 8.7 Método do Valor Crítico.

# Atividade 2 – “Decifrando o valor de $P$ ” (10 minutos)

- **Instruções:**

1. Formem pequenos grupos (4-5 alunos).
2. Discutam o seguinte cenário e preparem uma resposta.

- **Cenário:**

- Um pesquisador realizou um experimento para testar se um novo tratamento melhora a sobrevivência de corais. Ele definiu  $\alpha = 0.05$ .
- Ao final da análise, ele obteve um **valor de  $P = 0.03$** .

- **Perguntas para o grupo:**

1. Qual é a decisão estatística que o pesquisador deve tomar em relação à sua hipótese nula?
2. O que um p-valor de 0.03 significa em termos de probabilidade, considerando a hipótese nula?
3. Se o p-valor fosse 0.25, qual seria a decisão e a interpretação?

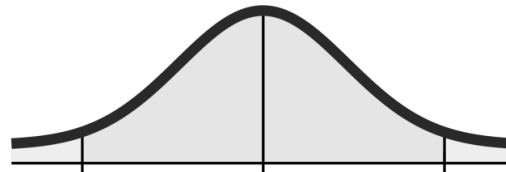
# Testes Unicaudais vs. Bicaudais

- A escolha depende de como a hipótese alternativa ( $H_1$ ) é formulada.
- **Teste Bicaudal :**
  - Usado quando  $H_1$  afirma que existe uma diferença, mas não especifica a direção ( $\neq$ ).
  - A região de rejeição é dividida em duas caudas da distribuição.
  - *Exemplo:*  $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$  .
- **Teste Unicaudal:**
  - Usado quando  $H_1$  especifica a direção da diferença ( $<$  ou  $>$ ).
  - A região de rejeição fica em apenas uma cauda da distribuição.
  - *Exemplo Esquerda:*  $H_1: \mu < 100$  (teste unicaudal à esquerda).
  - *Exemplo Direita:*  $H_1: p > 0.5$  (teste unicaudal à direita).

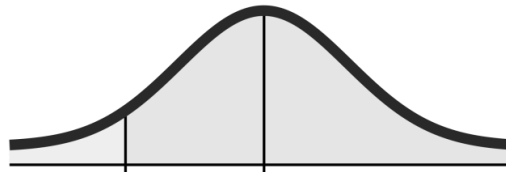
# Bicaudal

Hipótese alternativa **não** direcional

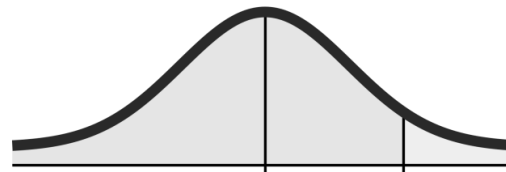
“existe diferença entre os grupos”



Sinal usado em  $H_1: \neq$   
Teste bilateral



Sinal usado em  $H_1: <$   
Teste unilateral à esquerda



Sinal usado em  $H_1: >$   
Teste unilateral à direita

# Unicaudal

Hipótese alternativa direcional

**FIGURA 8.2 Região Crítica em Teste Bilateral, Unilateral à Esquerda e Unilateral à Direita.**

# Como a escolha errada do tipo de teste pode afetar as nossas conclusões

- **Contexto:** Um biólogo quer testar se um novo fertilizante afeta a altura média de uma espécie de planta. A altura média histórica (placebo) é de **30 cm**.
- **Experimento:** Ele cultiva um grupo de **n=30** plantas com o novo fertilizante.
- **Nível de Significância:**  $\alpha=0.05$
- **Resultado do Experimento:** Após coletar os dados, ele calcula sua estatística de teste (vamos usar o  $t$  de Student, pois  $n < 30$  é comum, mas o  $z$  funciona igual).
  - **Estatística de Teste Calculada:**  $t_{\text{obs}} = 1.80$
  - *(Isso significa que a média da amostra dele foi 1.80 desvios-padrão acima da média de 30 cm).*

Agora, vamos analisar a conclusão de dois pesquisadores diferentes usando **exatamente o mesmo dado ( $t=1.80$ )**. (Usaremos graus de liberdade,  $gl=n-1=29$ ).

# O pesquisador Cético (Teste Bicaudal)

Este pesquisador não sabe o que esperar.

- **Pergunta:** "O fertilizante *altera* a altura (para mais ou para menos)?"
- **Hipótese Alternativa ( $H_a$ ):**  $\mu \neq 30$  cm
- **Análise:** Ele divide o  $\alpha=0.05$ . Ele precisa de 2.5% em cada cauda.
- **Valor Crítico:** Para  $gl=29$  e  $\alpha/2=0.025$ , o valor crítico de  $t$  (que ele procura na tabela) é  $t_{\text{crítico}} = \pm 2.045$ .
- **Regra de Decisão:** Ele só rejeita  $H_0$  se  $t_{\text{obs}} > + 2.045$  ou  $t_{\text{obs}} < -2.045$

## Comparação:

- O  $t_{\text{obs}}$  foi **1.80**.
- 1.80 é **menor** que 2.045.
- O valor **não caiu** na região de rejeição.

**Conclusão (Bicaudal):** "Não há evidência ( $P > 0.05$ ) de que o fertilizante altere a altura média das plantas."

# O pesquisador otimista (Teste Unicaudal)

Este pesquisador tem uma base teórica (ex: a química do fertilizante) que o faz crer que ele aumenta o crescimento.

- **Pergunta:** "O fertilizante aumenta a altura?"
- **Hipótese Alternativa ( $H_a$ ):**  $\mu > 30$  cm
- **Análise:** Ele "aposta tudo" na cauda superior. Ele coloca  $\alpha = 0.05$  inteiro de um só lado.
- **Valor Crítico:** Para  $gl = 29$  e  $\alpha = 0.05$  (unicaudal), o valor crítico de  $t$  é  $t_{\text{crítico}} = +1.699$ .
- **Regra de Decisão:** Ele rejeita  $H_0$  se  $t_{\text{obs}} > +1.699$ .
- **Comparação:**
- O  $t_{\text{obs}}$  foi **1.80**.
- 1.80 é **maior** que 1.699.
- O valor **caiu** na região de rejeição.
- **Conclusão (Unicaudal):** "Há evidência ( $P < 0.05$ ) de que o fertilizante aumenta a altura média das plantas."

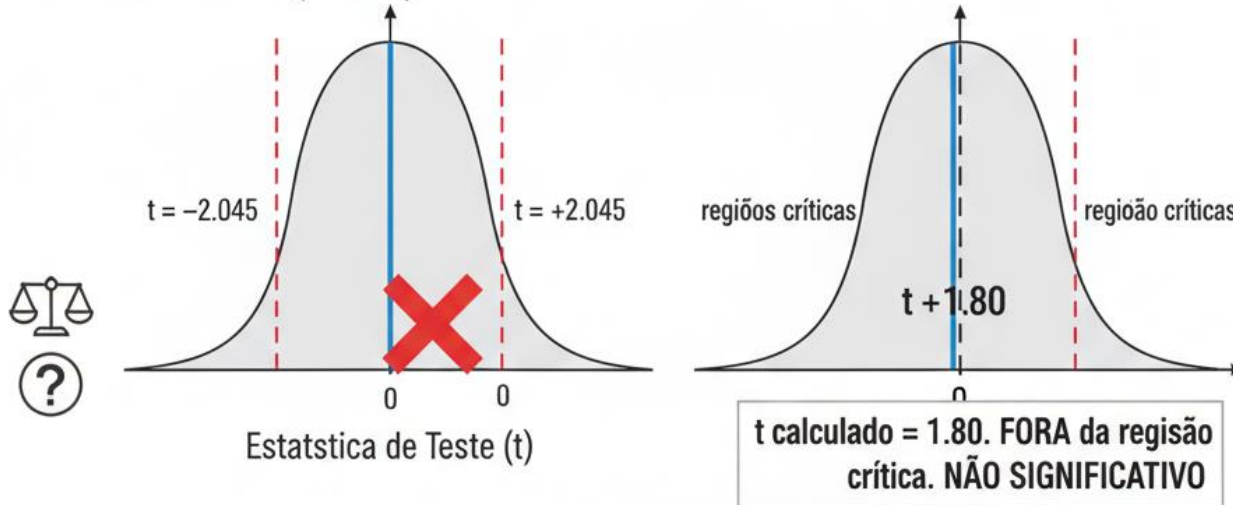
- O mesmo resultado do experimento ( $t=1.80$ ) foi "não significativo" para um pesquisador e "significativo" para outro.
- O mais importante é: A escolha entre bicaudal e unicaudal não pode ser feita depois que você olha os dados. Isso seria "trapacear" (prática chamada de *p-hacking*). Se o pesquisador cético visse que seu  $t=1.80$  "quase" deu significativo, ele não poderia simplesmente dizer "Ah, vou fingir que eu queria um teste unicaudal desde o início".
- A escolha deve ser feita antes do experimento, baseada na teoria biológica que justifica uma hipótese direcional. Se não há uma forte razão teórica para prever a direção, o teste bicaudal (mais conservador) é o padrão.

# Resumo

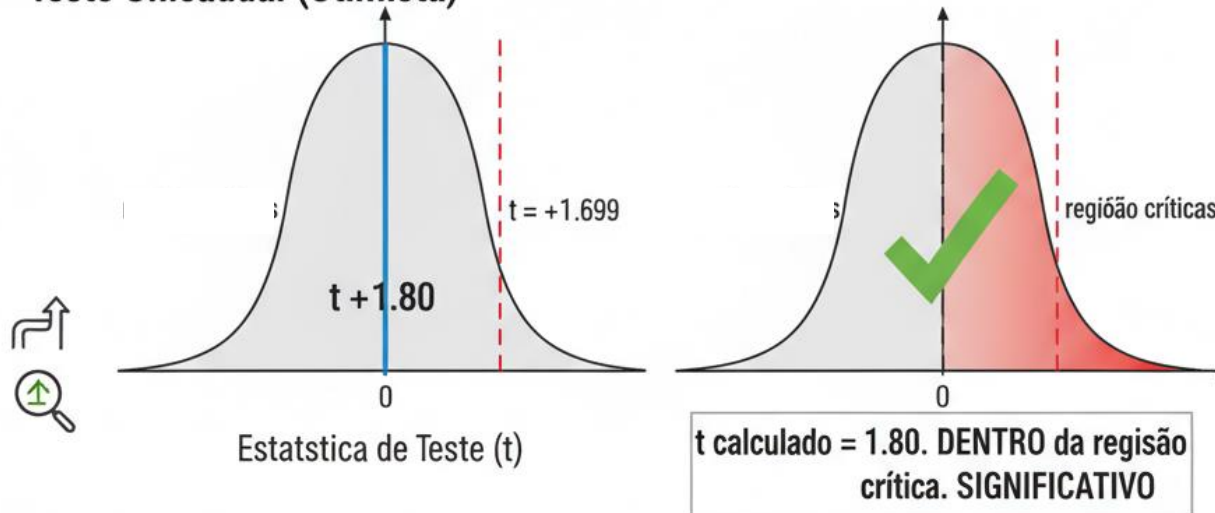
Característica	Cenário 1 (Bicaudal)	Cenário 2 (Unicaudal)
Pergunta de Pesquisa	O fertilizante <i>altera</i> a altura?	O fertilizante <i>aumenta</i> a altura?
Hipótese Alternativa ( $H_a$ )	$\mu \neq 30$	$\mu > 30$
Risco $\alpha$ (0.05)	Dividido: 2.5% em cada cauda	Concentrado: 5% na cauda superior
Valor Crítico ( $t_{\text{crítico}}$ )	$\pm 2.045$	+1.699
Estatística Calculada	<b>t = 1.80</b>	<b>t = 1.80</b>
Comparação	$1.80 < 2.045$	$1.80 > 1.699$
Conclusão	<b>NÃO SIGNIFICATIVO</b>	<b>SIGNIFICATIVO</b>

# Visualizano Testes de Hipóteses: Bicaudal vs. Unicaudal

## Teste Bicaudal (Cético)



## Teste Unicaudal (Otimista)



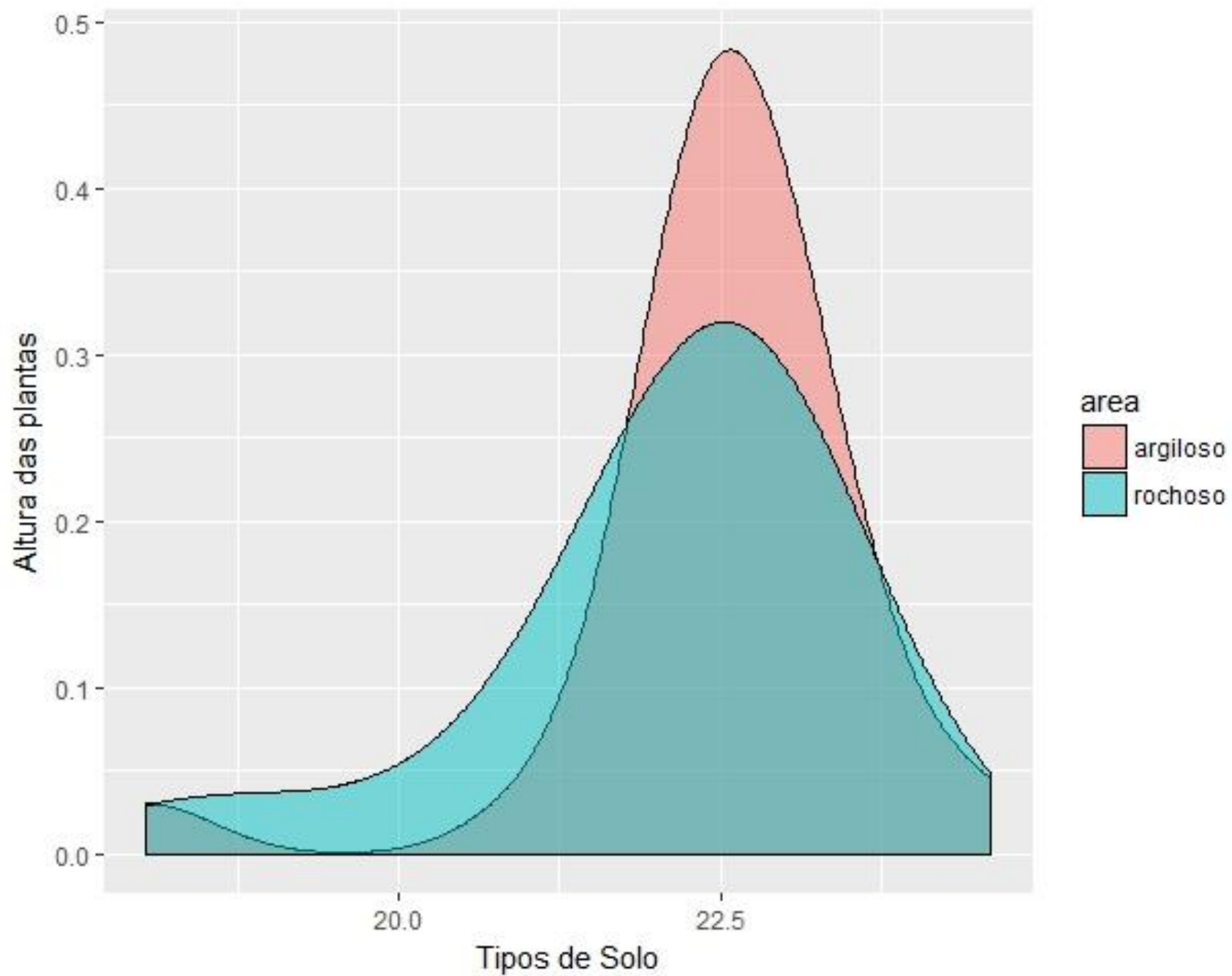
**MESMO RESULTADO ( $t = 1.80$ ) → CONCLUSÕES DIFERENTES!**

Untitled1\* x

Altura individual.csv x



```
1 area ;Altura
2 argiloso;22,08
3 argiloso;22,04
4 argiloso;22,14
5 argiloso;23,18
6 argiloso;22,92
7 argiloso;22,93
8 argiloso;22,97
9 argiloso;23,7
10 argiloso;22,37
11 argiloso;23,01
12 argiloso;21,11
13 argiloso;22,68
14 argiloso;22,37
15 argiloso;22,44
16 argiloso;22,34
17 argiloso;22,65
18 argiloso;22,52
19 argiloso;22,37
20 argiloso;18,04
```



Teste  $t$  para amostras independentes e variâncias separadas

$$t = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{s_1^2}{N_1} + \frac{s_2^2}{N_2}}}$$

# Em linguagem humana...

$$\frac{\text{Sinal}}{\text{Ruído}} = \frac{\text{Diferença na média dos grupos}}{\text{Variabilidade dos grupos}}$$

Calculando a estatística do teste

R Markdown com passo-a-passo

`t.test {stats}`

R Documentation

# Student's t-Test

## Description

Performs one and two sample t-tests on vectors of data.

## Usage

```
t.test(x, ...)
```

```
## Default S3 method:
```

```
t.test(x, y = NULL,  
       alternative = c("two.sided", "less", "greater"),  
       mu = 0, paired = FALSE, var.equal = FALSE,  
       conf.level = 0.95, ...)
```

```
## S3 method for class 'formula'
```

```
t.test(formula, data, subset, na.action, ...)
```

## Arguments

- |                          |   |
|--------------------------|---|
| <code>x</code>           | a (non-empty) numeric vector of data values.  |
| <code>y</code>           | an optional (non-empty) numeric vector of data values.  |
| <code>alternative</code> | a character string specifying the alternative hypothesis, must be one of "two.sided" (default), "greater" or "less". You can specify just the initial letter. |
| <code>mu</code>          | a number indicating the true value of the mean (or difference in means if you are   |

```
> dados <- read.table("Altura individual.csv", sep=";", h=TRUE, dec=",")
> head(dados);str(dados)
  area Altura
1 argiloso  22.08
2 argiloso  22.04
3 argiloso  22.14
4 argiloso  23.18
5 argiloso  22.92
6 argiloso  22.93
'data.frame':  50 obs. of  2 variables:
 $ area  : Factor w/ 2 levels "argiloso","rochoso": 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
 $ Altura: num  22.1 22 22.1 23.2 22.9 ...
> t.test(Altura~ area, data=dados, alternative = "greater", var.equal=TRUE)
```

### Two Sample t-test

```
data:  Altura by area
t = 1.1802, df = 48, p-value = 0.1219
alternative hypothesis: true difference in means is greater than 0
95 percent confidence interval:
 -0.1734882      Inf
sample estimates:
mean in group argiloso  mean in group rochoso
                22.492                22.080
```

```
> |
```

```
> dados <- read.table("Altura individual.csv", sep=";", h=TRUE, dec=",")
> head(dados);str(dados)
  area Altura
1 argiloso  22.08
2 argiloso  22.04
3 argiloso  22.14
4 argiloso  23.18
5 argiloso  22.92
6 argiloso  22.93
'data.frame':  50 obs. of  2 variables:
 $ area  : Factor w/ 2 levels "argiloso","rochoso": 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
 $ Altura: num  22.1 22 22.1 23.2 22.9
> t.test(Altura~ area, data=dados, alternative = "greater", var.equal=TRUE)
```

## Two Sample t-test

```
data:  Altura by area
t = 1.1802, df = 48, p-value = 0.1219
alternative hypothesis: true difference in means is greater than 0
95 percent confidence interval:
 -0.1734882      Inf
sample estimates:
mean in group argiloso  mean in group rochoso
                22.492                22.080
```

```
> |
```

```
> dados <- read.table("Altura individual.csv", sep=";", h=TRUE, dec=",")
> head(dados);str(dados)
  area Altura
1 argiloso  22.08
2 argiloso  22.04
3 argiloso  22.14
4 argiloso  23.18
5 argiloso  22.92
6 argiloso  22.93
'data.frame':  50 obs. of  2 variables:
 $ area  : Factor w/ 2 levels "argiloso","rochoso": 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
 $ Altura: num  22.1 22 22.1 23.2 22.9 ...
> t.test(Altura~ area, data=dados, alternative = "greater", var.equal=TRUE)
```

## Two Sample t-test

```
data: Altura by area
```

```
t = 1.1802, df = 48, p-value = 0.1219
```

```
alternative hypothesis: true difference in means is greater than 0
```

```
95 percent confidence interval:
```

```
-0.1734882      Inf
```

```
sample estimates:
```

```
mean in group argiloso  mean in group rochoso
                22.492                22.080
```

```
> |
```

```
> dados <- read.table("Altura individual.csv", sep=";", h=TRUE, dec=",")
> head(dados);str(dados)
  area Altura
1 argiloso  22.08
2 argiloso  22.04
3 argiloso  22.14
4 argiloso  23.18
5 argiloso  22.92
6 argiloso  22.93
'data.frame':  50 obs. of  2 variables:
 $ area  : Factor w/ 2 levels "argiloso","rochoso": 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
 $ Altura: num  22.1 22 22.1 23.2 22.9 ...
> t.test(Altura~area, data=dados, alternative = "greater", var.equal=TRUE)
```

### Two Sample t-test

```
data:  Altura by area
t = 1.1802, df = 48, p-value = 0.1219
alternative hypothesis: true difference in means is greater than 0
95 percent confidence interval:
 -0.1734882      Inf
sample estimates:
mean in group argiloso  mean in group rochoso
                22.492                22.080
```

```
> |
```

# Passo a Passo de um Teste de Hipóteses

- 1. Formule as hipóteses:** Defina a Hipótese Nula ( $H_0$ ) e a Hipótese Alternativa ( $H_1$ ) a partir da pergunta de pesquisa.
- 2. Defina o nível de significância:** Escolha o valor de  $\alpha$  (geralmente 0.05).
- 3. Calcule a estatística de teste:** Use a fórmula apropriada para seus dados (ex: teste  $z$ , teste  $t$ ).
- 4. Encontre o p-valor (ou o valor crítico):** Determine a probabilidade associada à sua estatística de teste.
- 5. Tome a decisão:** Compare o p-valor com  $\alpha$  (ou a estatística de teste com o valor crítico).
  1. Rejeite  $H_0$  ou Não Rejeite  $H_0$ .
- 6. Interprete o resultado:** Conclua em linguagem clara, respondendo à pergunta de pesquisa original.

8. Tomada de decisão: rejeitar ou não a hipótese nula?

▼

### 7. Tomar uma Decisão

- **Rejeite  $H_0$**  se o valor  $P \leq \alpha$ .
  - **Deixe de rejeitar  $H_0$**  se o valor  $P > \alpha$ .
- ↓

▼

### 7. Tomar uma Decisão

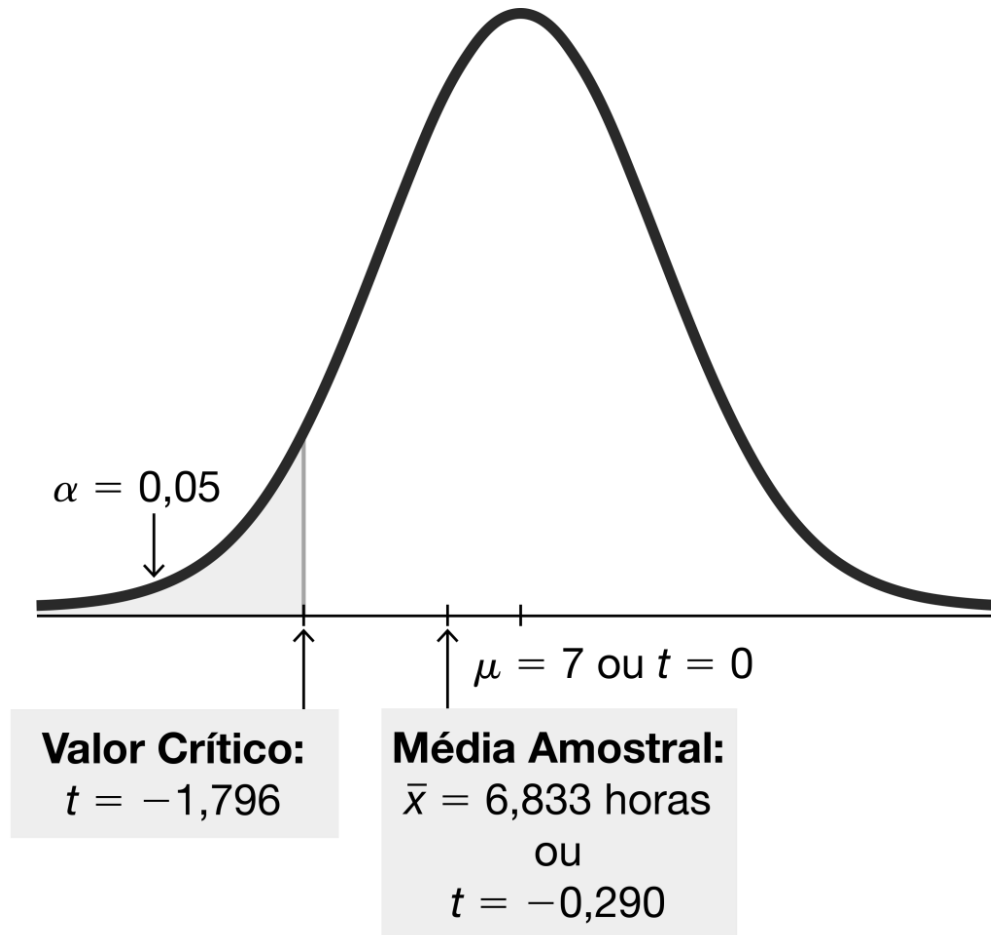
- **Rejeite  $H_0$**  se a estatística de teste estiver na região crítica.
  - **Deixe de rejeitar  $H_0$**  se a estatística de teste não estiver na região crítica.
- ↓

```
> dados <- read.table("Altura individual.csv", sep=";", h=TRUE, dec=",")
> head(dados);str(dados)
  area Altura
1 argiloso  22.08
2 argiloso  22.04
3 argiloso  22.14
4 argiloso  23.18
5 argiloso  22.92
6 argiloso  22.93
'data.frame':  50 obs. of  2 variables:
 $ area  : Factor w/ 2 levels "argiloso","rochoso": 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
 $ Altura: num  22.1 22 22.1 23.2 22.9 ...
> t.test(Altura~ area, data=dados, alternative = "greater", var.equal=TRUE)
```

### Two Sample t-test

```
data:  Altura by area
t = 1.1802, df = 48, p-value = 0.1219
alternative hypothesis: true difference in means is greater than 0
95 percent confidence interval:
 -0.1734882      Inf
sample estimates:
mean in group argiloso  mean in group rochoso
                22.492                22.080
```

```
> |
```



**FIGURA 8.8 Teste  $t$ : Método do Valor Crítico.**

**Ho é rejeitada**

**Ho é aceita**

**Ho é rejeitada**

Região  
Crítica

Região  
Crítica

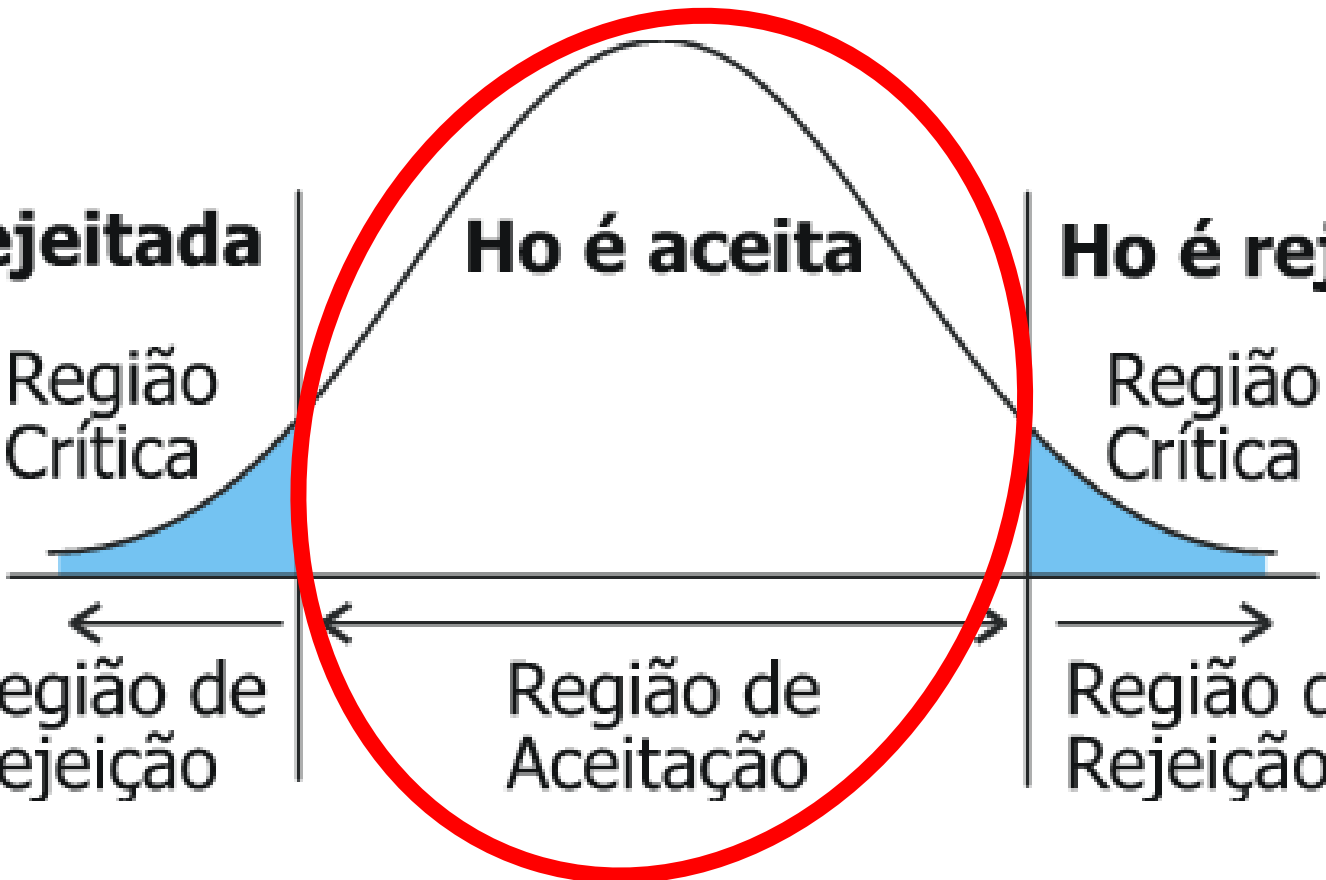
Região de  
Rejeição

Região de  
Aceitação

Região de  
Rejeição

$t_{obs} < t_{crit}$

**Hipótese nula deve ser aceita**



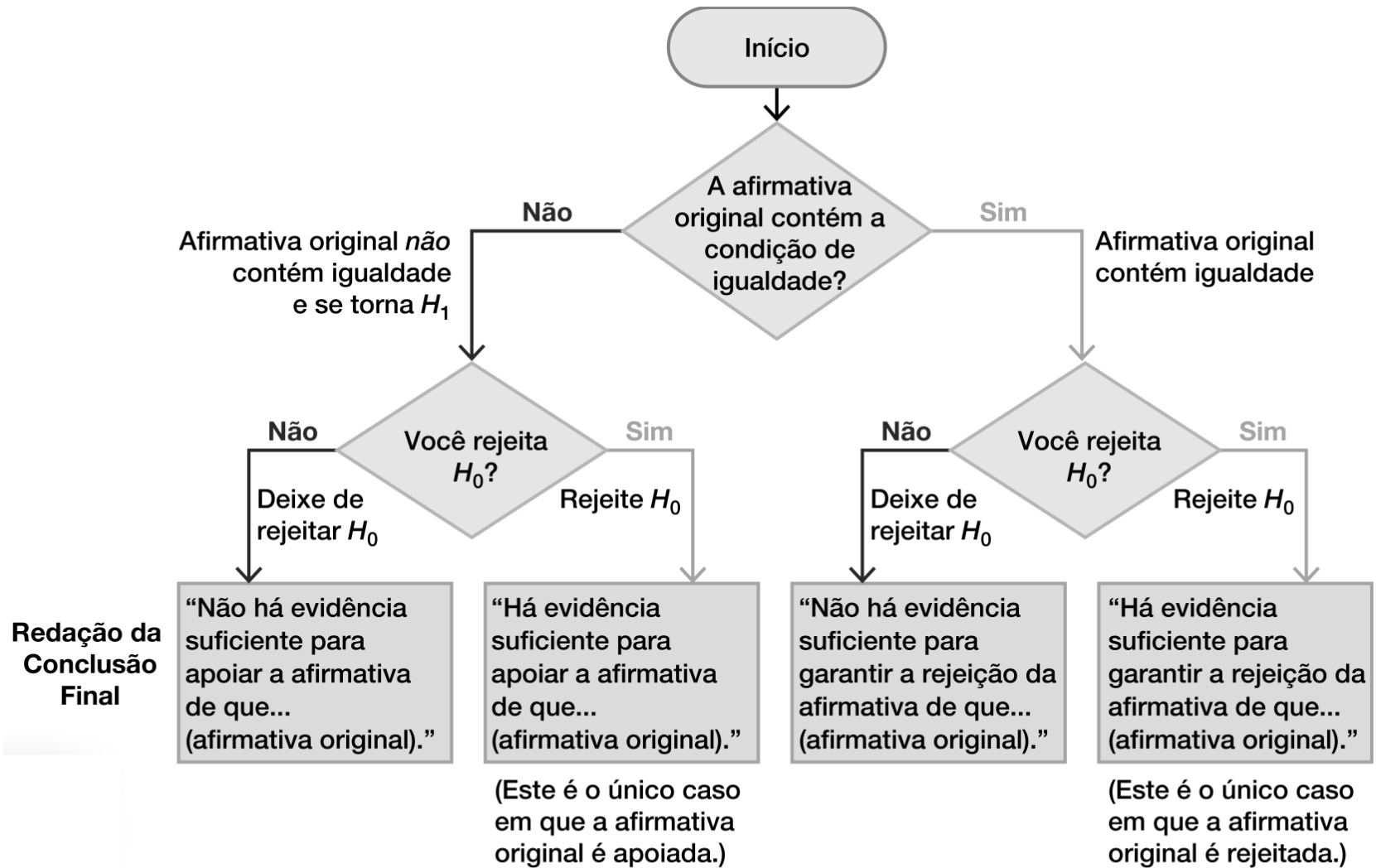


FIGURA 8.5 Testes de Hipótese: Redação da Conclusão Final.

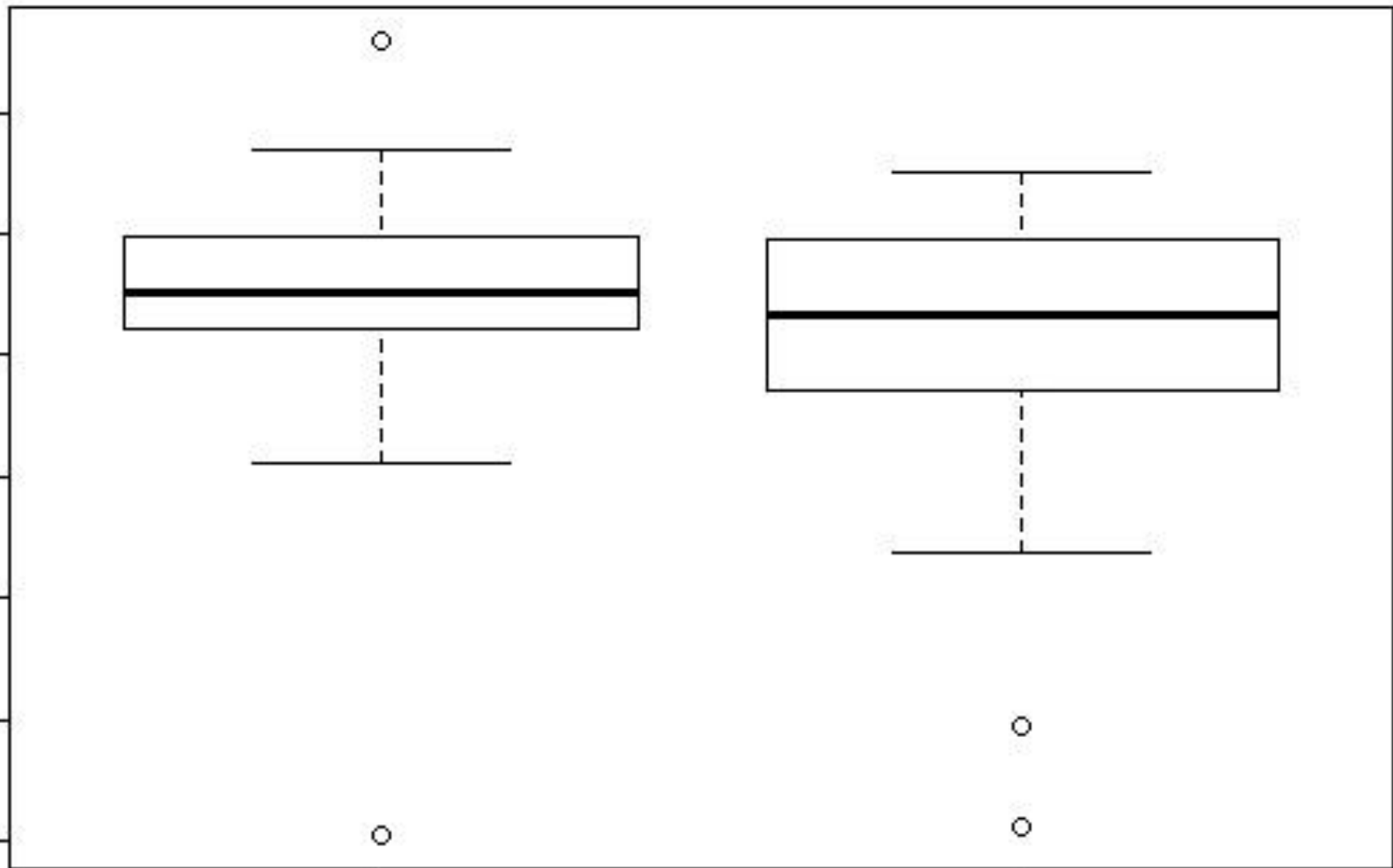
Como exibir os resultados em forma  
gráfica

Altura de plantas adultas de *Pinus* (m)

18 19 20 21 22 23 24

argiloso

rochoso



# Atividade 3 - "Qual é o Teste?" (Kahoot)



<https://play.kahoot.it/v2/lobby?quizId=f81ec20f-f843-4cdb-957d-b2ac3922d48b>

# Resumo dos Tópicos

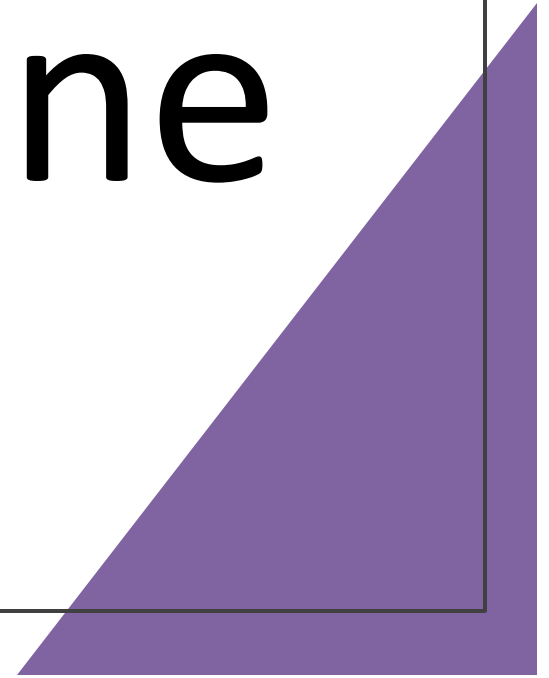
O teste de hipóteses é a ferramenta para tomar decisões baseadas em dados na presença de incerteza.

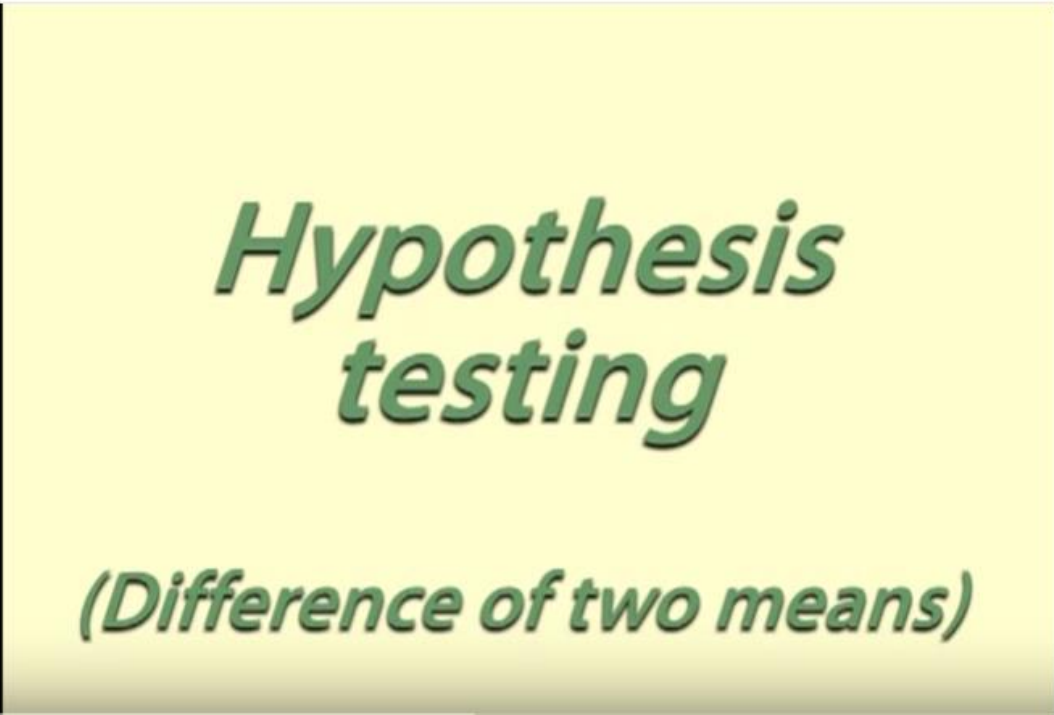
Sempre partimos da Hipótese Nula ( $H_0$ ) e buscamos evidências para rejeitá-la.

A decisão é feita comparando o **p-valor** com o **nível de significância ( $\alpha$ )**.

Se  $p \leq \alpha$ , o resultado é estatisticamente significativo e rejeitamos  $H_0$ .

Recursos  
extras online





Hypothesis tests, p-value - Statistics Help



Statistics Learning Centre

Próximo

Reprodução automática



Intro to Hypothesis Testing in Statistics - Hypothesis Testing

**Canal do YouTube: Statistics Learning Centre**

# Choosing the test

▶ ⏪ 🔊 0:01 / 9:32

📺 ⚙️ 📱 🖥️

## Choosing which statistical test to use - statistics help



Statistics Learning Centre

✓ Inscrito 🔔 30 mil

416.295 visualizações

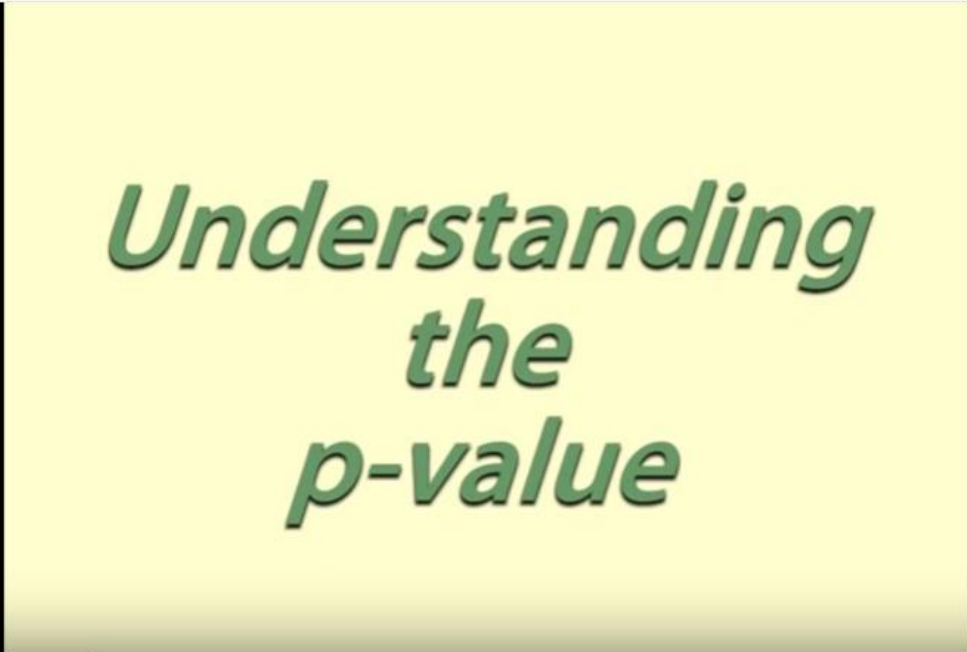
Próximo

Reprodução automática

	Compare the Data		Test
	Categorical Data	Quantitative Data	Nonparametric
One Sample	1 sample z-test	1 sample t	
Two Samples	2 sample z-test	2 sample t	
Two Samples	2 sample z-test	2 sample t	Correlation/Regression
Special			

### Choosing a Statistical Test

Erich Goldstein  
95.584 visualizações



Video player controls: Play/Pause, Next, Volume, 0:00 / 4:42, Full Screen, Settings, Subtitles

### Understanding the p-value - Statistics Help

Statistics Learning Centre  
✓ Inscrito 30 mil

450.433 visualizações

Assistir mais tarde  
Diogo Borges Provete • 12/30 vídeos