

# TEMA 4: TESTES DE HIPÓTESES PARAMÉTRICOS

## ESTATÍSTICA APLICADA I

Catarina S. Nunes

CatarinaS.Nunes@uab.pt

Departamento de Ciências e Tecnologia  
Universidade Aberta



# Conteúdos Teóricos

- Definição de hipóteses estatísticas
- Testes de hipóteses para a média populacional
- Testes de hipóteses para a variância
- Testes de hipóteses para a diferença entre médias
- Testes de hipóteses para a razão de variâncias
- Testes de hipóteses para proporções (n grande)
- Testes de hipóteses para diferenças entre proporções (Amostras grandes)
- Erros do Tipo I e Erros do Tipo II

# Testes de Hipóteses

- Objetivo: testar a validade de um modelo; testar se um modelo mudou em relação a resultados do passado; testar se os modelos para descrever populações distintas devem ser ou não diferentes.
- Exemplos:
  - testar se uma distribuição é Normal com média  $\mu = 10$  ou com outra média  $\mu \neq 10$ ;
  - testar se a distribuição da população de onde provêm os dados é de Poisson.

## *Teste de Hipóteses*

Procedimento estatístico que averigua se os dados sustentam uma hipótese  
(conjetura sobre uma característica da população)

1. Existem duas hipóteses:

- **Hipótese Nula -  $H_0$**

a hipótese nula  $H_0$  deve ser sempre simples (com sinal de  
=)

- **Hipótese Alternativa -  $H_1$  ou  $H_A$**

## 2. Podem ser realizados dois tipos de testes:

- **Unilaterais:**  $H_1$  apenas contempla possibilidades à direita ou à esquerda de  $H_0$

$$H_0 : \mu = 1 \text{ vs } H_1 : \mu > 1 \text{ (unilateral à direita)}$$

ou

$$H_0 : \mu = 1 \text{ vs } H_1 : \mu < 1 \text{ (unilateral à esquerda)}$$

- **Bilaterais:**  $H_1$  contempla possibilidades à direita ou à esquerda de  $H_0$

$$H_0 : \mu = 1 \text{ vs } H_1 : \mu \neq 1 \text{ (bilateral)}$$

## 3. Existem dois tipos de decisão:

- Rejeitar a hipótese nula  $H_0$

ou

- Não rejeitar a hipótese nula  $H_0$

# Definições

- **Estatística de teste**  $T$ : estatística calculada a partir da amostra e utilizada para tomar a decisão
- **Região de rejeição ou região crítica**  $RC$ : conjunto de valores da estatística de teste que nos levam a rejeitar  $H_0$
- **Nível de significância ou tamanho do teste**  $\alpha$  :

$$\alpha = P(\text{Erro de Tipo I}) = P(\text{Rejeitar } H_0 | H_0 \text{ verdadeira})$$

normalmente  $\alpha = 0.1$ ,  $\alpha = 0.05$ ,  $\alpha = 0.01$

- **Potência do teste**  $= 1 - \beta$ :

$$\beta = P(\text{Erro do Tipo II}) = P(\text{Não rejeitar } H_0 | H_1 \text{ verdadeira})$$

- **p-value**: a probabilidade de observar um valor da estatística de teste tanto ou mais afastado que o valor observado na amostra, assumindo que  $H_0$  é verdadeira

# Procedimentos

Existem 3 procedimentos para realizar um teste de hipóteses (nível de significância  $\alpha$ ):

1. Com base na região de rejeição (ou crítica)  $RC$

Rejeitar  $H_0$  se o valor de  $T_{obs}$  se encontrar na  $RC$

( $T_{obs}$  - o valor da estatística de teste para os dados observados)

2. Através do  $p$  - *value*

Rejeitar  $H_0$  se  $p$  - *value*  $< \alpha$

3. Através de intervalos de confiança (válido apenas para testes bilaterais)

Rejeitar  $H_0$  se o valor do parâmetro especificado em  $H_0$  não pertencer ao intervalo de confiança

## Procedimento utilizando a Região Crítica ( $RC$ )

1. Identificar o parâmetro de interesse e especificar as hipóteses nula  $H_0$  e alternativa  $H_1$
2. Escolher a estatística de teste,  $T$ , com distribuição conhecida (admitindo que  $H_0$  é verdadeira)
3. Identificar a região de rejeição  $RC$
4. Calcular  $T_{obs}$  - o valor que  $T$  assume para os dados observados (amostra)
5. Tomar a decisão: rejeitar  $H_0$  se o valor  $T_{obs}$  se encontrar na  $RC$
6. Concluir

# Teste de Hipóteses (TH)

1. TH para a média (valor esperado)  $\mu$  de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) conhecida
2. TH para a média (valor esperado)  $\mu$  de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) desconhecida
3. TH para a variância  $\sigma^2$  de uma população Normal
4. TH para a diferença de médias de duas populações Normais  $\mu_1 - \mu_2$  ; duas amostras independentes, variâncias conhecidas ( $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ )
5. TH para a diferença de médias de duas populações Normais  $\mu_1 - \mu_2$  ; duas amostras independentes, variâncias desconhecidas mas supostamente iguais ( $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ )
6. TH para a razão de variâncias  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$
7. TH para uma proporção  $p$
8. TH para a diferença entre duas proporções  $p_1 - p_2$

# 1. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) conhecida

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ :

$H_0 : \mu = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu \neq \mu_0$  teste bilateral

$H_0 : \mu = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu < \mu_0$  teste unilateral (inferior – esquerda)

$H_0 : \mu = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu > \mu_0$  teste unilateral (superior – direita)

Estatística de teste:

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \underbrace{\sim}_{\text{sob } H_0} N(0, 1)$$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

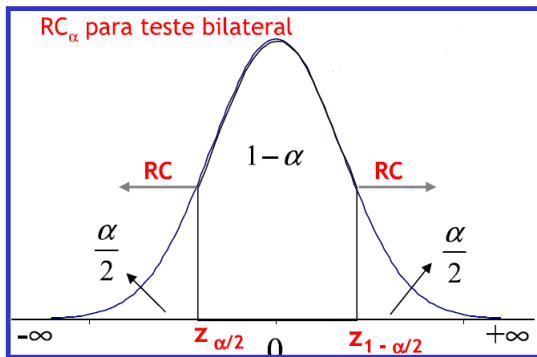
$$H_1 : \mu \neq \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : |Z| > z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1 : \mu < \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : Z < -z_{1-\alpha} \right\}$$

$$H_1 : \mu > \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : Z > z_{1-\alpha} \right\}$$

# 1. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) conhecida

Região de Rejeição (Região Crítica - RC)



# 1. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) conhecida

## Exemplo 1:

Uma refinaria de petróleo possui um parque de enchimento que lhe permite encher, por dia, uma média de 30 tanques, com um desvio padrão de 6 tanques. Modificando o processo de enchimento observou-se o parque durante 36 dias e registou-se uma média amostral de 34 tanques. Admite-se que os valores obtidos com o novo processo de enchimento são bem modelados pela distribuição Normal sem alteração do desvio padrão. Para  $\alpha = 0.05$ , conclua se é razoável admitir uma alteração do valor médio, efetuando um teste de hipóteses.

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$  com  $\sigma = 6$ . Da amostra temos: média amostral  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = 34$ ;  $n = 36$ .

1. Identificar o parâmetro de interesse e especificar as hipóteses  $H_0$  e  $H_1$   
Parâmetro de interesse -  $\mu$ , nível de significância  $\alpha = 0.05$

$$H_0 : \mu = 30 \text{ versus } H_1 : \mu \neq 30 \text{ (teste bilateral)}$$

# 1. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) conhecida

Exemplo 1 (continuação):

- Escolher uma estatística de teste  $Z$  com distribuição conhecida, admitindo que  $H_0$  é verdadeira

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0, 1)$$

Substituindo por  $\mu_0 = 30$ ,  $\sigma = 6$ ,  $n = 36$

$$Z = \frac{\bar{X} - 30}{\frac{6}{\sqrt{36}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0, 1)$$

# 1. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) conhecida

Exemplo 1 (continuação):

3. Identificar a região crítica -  $RC$

$$\text{se } H_1 : \mu \neq 30 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ z \in \mathfrak{R} : |z| > z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$\text{se } \alpha = 0.05 \Rightarrow 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.975$$

$$RC_{0.05} = \{z \in \mathfrak{R} : |z| > z_{0.975}\} \quad \underbrace{\Rightarrow}_{z_{0.975}=1.96} \quad RC_{0.05} = \{z \in \mathfrak{R} : |z| > 1.96\}$$

# 1. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) conhecida

Exemplo 1 (continuação):

4. Calcular  $Z_{obs}$  (valor de  $Z$  para os dados observados - da amostra).  
Substituindo por  $\bar{X}=34$

$$Z_{obs} = \frac{\bar{X}-30}{\frac{6}{\sqrt{36}}} = \frac{34-30}{1} = 4$$

5. e 6. Tomar decisão e Concluir:

- Como  $Z_{obs} = 4 > 1.96$  (encontra-se na região crítica) rejeita-se  $H_0$  a favor de  $H_1$ ;
- Ao nível de significância  $\alpha = 0.05$  rejeita-se a hipótese de a média ser 30;
- Conclui-se que houve alteração no valor médio.

## 2. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) desconhecida

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ :

$H_0 : \mu = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu \neq \mu_0$  teste bilateral

$H_0 : \mu = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu < \mu_0$  teste unilateral (inferior – esquerda)

$H_0 : \mu = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu > \mu_0$  teste unilateral (superior – direita)

Estadística de teste:

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \underbrace{\sim}_{\text{sob } H_0} t_{n-1} \text{ (distribuição } t\text{-Student com } n-1 \text{ graus de liberdade)}$$

onde  $S^2$  é a variância amostral  $\left( S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \right)$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : \mu \neq \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : |T| > t_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1} \right\}$$

$$H_1 : \mu < \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : T < -t_{1-\alpha, n-1} \right\}$$

$$H_1 : \mu > \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : T > t_{1-\alpha, n-1} \right\}$$

## 2. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) desconhecida

### Exemplo 2:

Determinada empresa de segurança foi contatada para uma eventual prestação de serviços para o Mundial de 2014, e o gerente tratou de assegurar que na sua empresa os seguranças estão muito bem preparados fisicamente mas conseguem passar despercebidos pois o peso médio deles é inferior a 68kg. Selecionou ao acaso 50 seguranças e registou os seus pesos. Teste ao nível de significância de 5% se a afirmação do gerente foi imprudente. Sabendo que nesta amostra  $\bar{X} = 66.82$  e o desvio padrão amostral é de  $S = 5.583$  e supondo que se trata de uma distribuição Normal.

$$X \sim N(\mu, \sigma^2). \text{ Da amostra temos: média amostral } \bar{X} = 66.82; n = 50.$$

Para averiguar se a afirmação do gerente foi imprudente realiza-se um teste paramétrico para  $\mu$  com população normal e variância desconhecida.

1. Identificar o parâmetro de interesse e especificar as hipóteses  $H_0$  e  $H_1$   
Parâmetro de interesse -  $\mu$ , nível de significância  $\alpha = 0.05$

$$H_0 : \mu = 68\text{kg versus } H_1 : \mu > 68\text{kg (teste unilateral à direita)}$$

## 2. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) desconhecida

### Exemplo 2 (continuação):

- Escolher uma estatística de teste  $T$  com distribuição conhecida, admitindo que  $H_0$  é verdadeira

$$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} t_{n-1}$$

- Identificar a região crítica -  $RC$

$$\text{se } H_1 : \mu > 68 \Rightarrow RC_\alpha = \{T \in \mathfrak{R} : T > t_{1-\alpha, n-1}\}$$

se  $\alpha = 0.05 \Rightarrow 1 - \alpha = 0.95$ ; graus de liberdade =  $n - 1 = 49$  e  $t_{0.95, 49} \approx 1.68$

$$RC_{0.05} = \{T \in \mathfrak{R} : T > t_{0.95, 49}\} \Rightarrow RC_{0.05} = \{T \in \mathfrak{R} : T > 1.68\}$$

## 2. TH para a média $\mu$ de uma população Normal com variância ( $\sigma^2$ ) desconhecida

### Exemplo 2 (continuação):

4. Calcular  $T_{obs}$  (valor de  $T$  para os dados observados - da amostra).

Substituindo por  $\bar{X} = 66.82$  e  $S = 5.583$  temos

$$T_{obs} = \frac{\bar{X} - 68}{\frac{S}{\sqrt{50}}} = \frac{66.82 - 68}{\frac{5.583}{\sqrt{50}}} = -1.4945$$

5. Decisão

$$RC_{\alpha} = \{T \in \mathfrak{X} : T > 1.68\} \Rightarrow \text{Rejeitar } H_0 \text{ se } T_{obs} \in RC$$

Como  $T_{obs} = -1.4945 < 1.68 \Rightarrow T_{obs}$  não pertence à região crítica, logo não se rejeita  $H_0$

6. Concluir

Ao nível de significância de 5% não há razões para considerar que a afirmação do gerente foi imprudente.

### 3. TH para a variância $\sigma^2$ de uma população Normal

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ :

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \text{ vs } H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2 \text{ teste bilateral}$$

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \text{ vs } H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2 \text{ teste unilateral (inferior - esquerda)}$$

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2 \text{ vs } H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2 \text{ teste unilateral (superior - direita)}$$

Estadística de teste:

$$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} \chi_{n-1}^2 \text{ (distribuição Qui-Quadrado com } n-1 \text{ graus de liberdade)}$$

onde  $S^2$  é a variância amostral  $\left( S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \right)$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_0^2 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ \chi^2 \in \mathfrak{R} : \chi^2 < \chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2 \text{ ou } \chi^2 > \chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2 \right\}$$

$$H_1 : \sigma^2 < \sigma_0^2 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ \chi^2 \in \mathfrak{R} : \chi^2 < \chi_{n-1, \alpha}^2 \right\}$$

$$H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ \chi^2 \in \mathfrak{R} : \chi^2 > \chi_{n-1, 1-\alpha}^2 \right\}$$

### 3. TH para a variância $\sigma^2$ de uma população Normal

#### Exemplo 3:

Uma máquina está construída de forma a assegurar que a medida-padrão das peças que produz tenha uma média igual a 4. Mas deseja-se também que a variabilidade dessa medida não ultrapasse uma unidade de medida (controlo pelo desvio-padrão). No último controlo de qualidade, as 16 peças analisadas segundo a medida-padrão revelaram uma média de 4, mas uma variabilidade de 1.05 unidades de medida. Será a diferença na variabilidade significativa a num nível de confiança de 0.05?

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ . Da amostra temos: média amostral  $\bar{X} = 4$ ;  $n = 16$  e  $S^2 = 1.05$ .

Trata-se de um teste de hipóteses para a variância, admitindo que a distribuição da medida-padrão é aproximadamente normal.

1. Identificar o parâmetro de interesse e especificar as hipóteses  $H_0$  e  $H_1$   
Parâmetro de interesse -  $\sigma^2$ , nível de significância  $\alpha = 0.05$

$$H_0 : \sigma^2 = 1 \text{ versus } H_1 : \sigma^2 > 1 \text{ (teste unilateral à direita)}$$

### 3. TH para a variância $\sigma^2$ de uma população Normal

#### Exemplo 3 (continuação):

- Escolher uma estatística de teste  $\chi^2$  com distribuição conhecida, admitindo que  $H_0$  é verdadeira

$$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \underset{\substack{\sim \\ \text{sob } H_0}}{\chi^2_{n-1}}$$

- Identificar a região crítica -  $RC$

$$\text{se } H_1 : \sigma^2 > 1 \Rightarrow RC_\alpha = \{\chi^2 \in \mathfrak{R} : \chi^2 > \chi^2_{n-1, 1-\alpha}\}$$

se  $\alpha = 0.05 \Rightarrow 1 - \alpha = 0.95$ ; graus de liberdade =  $n - 1 = 15$  e  $\chi^2_{15, 0.95} \approx 25$

$$RC_{0.05} = \{\chi^2 \in \mathfrak{R} : \chi^2 > \chi^2_{15, 0.95}\} \Rightarrow RC_{0.05} = \{\chi^2 \in \mathfrak{R} : \chi^2 > 25\}$$

### 3. TH para a variância $\sigma^2$ de uma população Normal

#### Exemplo 3 (continuação):

4. Calcular  $\chi_{obs}^2$  (valor de  $\chi^2$  para os dados observados - da amostra).

Substituindo por  $S = 1.05$  e  $n = 16$  temos

$$\chi_{obs}^2 = \frac{(16-1)(1.05)^2}{1} = 16.5375$$

5. Decisão

$$RC_\alpha = \{ \chi^2 \in \mathfrak{R} : \chi^2 > 25 \} \Rightarrow \text{Rejeitar } H_0 \text{ se } \chi_{obs}^2 \in RC$$

Como  $\chi_{obs}^2 = 16.5375 < 25 \Rightarrow \chi_{obs}^2$  não pertence à região crítica, logo não se rejeita  $H_0$

6. Concluir

Ao nível de significância de 5% não há diferença significativa entre a variabilidade observada na amostra e a desejada pelas normas de qualidade.

### 3. TH para a variância $\sigma^2$ de uma população Normal

#### Exemplo 3 (comentário):

O nível de significância a partir do qual se poderá considerar que a variabilidade é significativamente superior a 1, obter-se-á fazendo

$$\chi_{15,1-\alpha^*}^2 \leq 16.5375$$

Consultando a tabela da distribuição Qui-Quadrado, constata-se que  $\alpha^*$  estaria entre 0.5 e 0.25, valores muito elevados para admitir em condições normais (recorde-se que marca o limite superior da probabilidade do erro Tipo I).

## 4. TH para a diferença de médias de duas populações Normais $\mu_1 - \mu_2$ ; duas amostras independentes, variâncias conhecidas ( $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ )

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ , com  $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$  e  $X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ :

$$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0 \quad \text{teste bilateral}$$

$$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_1 - \mu_2 < \mu_0 \quad \text{teste unilateral (inferior - esquerda)}$$

$$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_1 - \mu_2 > \mu_0 \quad \text{teste unilateral (superior - direita)}$$

Estadística de teste:

$$Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - \mu_0}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0, 1) \quad (\text{distribuição Normal reduzida})$$

onde  $n_1$  e  $n_2$  são o tamanho das amostras de  $X_1$  e  $X_2$ , respetivamente.

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : |Z| > z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 < \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \{ Z \in \mathfrak{R} : Z < -z_{1-\alpha} \}$$

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 > \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \{ Z \in \mathfrak{R} : Z > z_{1-\alpha} \}$$

## 4. TH para a diferença de médias de duas populações Normais $\mu_1 - \mu_2$ ; duas amostras independentes, variâncias conhecidas ( $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ )

### Exemplo 4:

Uma empresa está a estudar se há diferença entre os salários dos trabalhadores numa certa indústria em duas regiões do país (A e B). Os resultados obtidos foram:

Região	Amostra	Média Salarial	Desvio padrão
A	$n_a = 100$	$\bar{X}_A = 1000$	$\sigma_A = 26.7$
B	$n_B = 200$	$\bar{X}_B = 980$	$\sigma_B = 30.4$

Se se pretende limitar a 0.01 o risco de rejeitar incorretamente a hipótese de que as médias das populações em causa são iguais, que conclusão se poderá tirar destes dados?

Trata-se de um teste de hipóteses para diferença entre médias, admitindo que a distribuição é aproximadamente normal ( $n \gg 30$ ) e com variâncias conhecidas.

$X_A \sim N(\mu_A, \sigma_A = 26.7)$  - salário de um trabalhador na região A

$X_B \sim N(\mu_B, \sigma_B = 30.4)$  - salário de um trabalhador na região B

## 4. TH para a diferença de médias de duas populações Normais $\mu_1 - \mu_2$ ; duas amostras independentes, variâncias conhecidas ( $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ )

Exemplo 4 (continuação):

1. Identificar o parâmetro de interesse e especificar as hipóteses  $H_0$  e  $H_1$   
Parâmetro de interesse  $\mu_A - \mu_B$ , nível de significância  $\alpha = 0.01$

$$H_0 : \mu_A - \mu_B = 0 \text{ versus } H_1 : \mu_A - \mu_B \neq 0 \text{ (teste bilateral)}$$

2. Escolher uma estatística de teste  $Z$  com distribuição conhecida, admitindo que  $H_0$  é verdadeira

$$Z = \frac{\bar{X}_A - \bar{X}_B}{\sqrt{\frac{\sigma_A^2}{n_A} + \frac{\sigma_B^2}{n_B}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0, 1)$$

3. Identificar a região crítica -  $RC$

$$\text{se } H_1 : \mu_A - \mu_B \neq 0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : |Z| > z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

## 4. TH para a diferença de médias de duas populações Normais $\mu_1 - \mu_2$ ; duas amostras independentes, variâncias conhecidas ( $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ )

Exemplo 4 (continuação):

se  $\alpha = 0.01 \Rightarrow 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.995$ ; e  $z_{0.995} \approx 2.57$

$$RC_{0.01} = \{Z \in \mathfrak{R} : |Z| > z_{0.995}\} \Rightarrow RC_{0.01} = \{Z \in \mathfrak{R} : |Z| > 2.57\} \Leftrightarrow RC_{0.01} = \{Z \in \mathfrak{R} : Z < -2.57 \text{ ou } Z > 2.57\}$$

4. Calcular  $Z_{obs}$  (valor de  $Z$  para os dados observados - da amostra).

Substituindo por  $\bar{X}_A = 1000$ ;  $\bar{X}_B = 980$ ,  $\sigma_A^2 = 712.89$ ;  $\sigma_B^2 = 924.16$  e  $n_A = 100$ ;  $n_B = 200$  temos

$$Z_{obs} = \frac{20}{3.428} = 5.834$$

- 5 e 6. Decidir e Concluir

$$RC_{\alpha} = \{Z \in \mathfrak{R} : |Z| > 2.57\} \Rightarrow \text{Rejeitar } H_0 \text{ se } Z_{obs} \in RC$$

Como  $Z_{obs} = 5.834 > 2.57 \Rightarrow Z_{obs}$  pertence à região crítica, logo rejeita-se  $H_0$

Ao nível de significância de 1% as médias das populações diferem entre as regiões

A e B.

## 5. TH para a diferença de médias de duas populações Normais $\mu_1 - \mu_2$ ; duas amostras independentes, variâncias desconhecidas mas supostamente iguais ( $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ )

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ , com  $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$  e  $X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ :

$H_0: \mu_1 - \mu_2 = \mu_0$  vs  $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0$  teste bilateral

$H_0: \mu_1 - \mu_2 = \mu_0$  vs  $H_1: \mu_1 - \mu_2 < \mu_0$  teste unilateral (inferior – esquerda)

$H_0: \mu_1 - \mu_2 = \mu_0$  vs  $H_1: \mu_1 - \mu_2 > \mu_0$  teste unilateral (superior – direita)

Estadística de teste:

$$T = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - \mu_0}{\sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} t_{n_1 + n_2 - 2} \text{ (distribuição t-Student com } n_1 + n_2 - 2 \text{ graus de liberdade)}$$

onde  $n_1$  e  $n_2$  são o tamanho das amostras e  $S_1^2$  e  $S_2^2$  são as variâncias amostrais de  $X_1$  e  $X_2$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : |T| > t_{n_1 + n_2 - 2; 1 - \frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1: \mu_1 - \mu_2 < \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : T < -t_{n_1 + n_2 - 2; 1 - \alpha} \right\}$$

$$H_1: \mu_1 - \mu_2 > \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : T > t_{n_1 + n_2 - 2; 1 - \alpha} \right\}$$

5.1 TH para a diferença de médias de duas populações Normais  $\mu_1 - \mu_2$ ; duas amostras independentes,

variâncias desconhecidas ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ ), amostras pequenas e de dimensões diferentes

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ , com  $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$  e  $X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ :

$$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0 \quad \text{teste bilateral}$$

$$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_1 - \mu_2 < \mu_0 \quad \text{teste unilateral (inferior - esquerda)}$$

$$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_1 - \mu_2 > \mu_0 \quad \text{teste unilateral (superior - direita)}$$

Estatística de teste:

$$T = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - \mu_0}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} t_v \text{ (distribuição } t\text{-Student com } v \text{ graus de liberdade)}$$

$$\text{onde } v = \frac{\left(\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{s_1^4}{n_1^2(n_1-1)} + \frac{s_2^4}{n_2^2(n_2-1)}} \text{ arredondado ao inteiro mais próximo.}$$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : |T| > t_{v; 1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 < \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \{ T \in \mathfrak{R} : T < -t_{v; 1-\alpha} \}$$

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 > \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \{ T \in \mathfrak{R} : T > t_{v; 1-\alpha} \}$$

5.2 TH para a diferença de médias de duas populações  $\mu_1 - \mu_2$ ; duas amostras independentes,

variâncias desconhecidas ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ ), amostras grandes - Teorema do Limite Central

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ :

$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0$  teste bilateral

$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu_1 - \mu_2 < \mu_0$  teste unilateral (inferior - esquerda)

$H_0 : \mu_1 - \mu_2 = \mu_0$  vs  $H_1 : \mu_1 - \mu_2 > \mu_0$  teste unilateral (superior - direita)

Estadística de teste:

$$Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - \mu_0}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \underset{\text{sob } H_0}{\approx} N(0, 1) \text{ (distribuição Normal reduzida)}$$

onde  $n_1$  e  $n_2$  são o tamanho das amostras e  $S_1^2$  e  $S_2^2$  são as variâncias amostrais de  $X_1$  e  $X_2$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : |Z| > z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 < \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : Z < -z_{1-\alpha} \right\}$$

$$H_1 : \mu_1 - \mu_2 > \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : Z > z_{1-\alpha} \right\}$$

5.3 TH para a diferença de médias de duas populações Normais  $\mu_1 - \mu_2$ ;

variâncias desconhecidas ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ ), amostras dependentes com a mesma dimensão

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$  com  $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$  e

$$D = X_1 - X_2 \approx N(\mu_D, \sigma_D^2), \text{ ou seja } \mu_D = \mu_1 - \mu_2:$$

$$H_0 : \mu_D = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_D \neq \mu_0 \quad \text{teste bilateral}$$

$$H_0 : \mu_D = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_D < \mu_0 \quad \text{teste unilateral (inferior - esquerda)}$$

$$H_0 : \mu_D = \mu_0 \text{ vs } H_1 : \mu_D > \mu_0 \quad \text{teste unilateral (superior - direita)}$$

Estadística de teste:

$$T = \frac{\bar{D} - \mu_0}{\frac{S_D}{\sqrt{n}}} \underbrace{\sim}_{\text{sob } H_0} t_{n-1} \text{ (distribuição t-student com } n-1 \text{ graus de liberdade)}$$

onde  $n$  é o tamanho da amostra,  $\bar{D}$  e  $S_D^2$  são a média e a variância amostral de  $D$ , respetivamente

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : \mu_D \neq \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : |T| > t_{n-1; 1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1 : \mu_D < \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : Z < -t_{n-1; 1-\alpha} \right\}$$

$$H_1 : \mu_D > \mu_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ T \in \mathfrak{R} : Z > t_{n-1; 1-\alpha} \right\}$$

### 5.3 TH para a diferença de médias de duas populações Normais $\mu_1 - \mu_2$ ;

variâncias desconhecidas ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ ), amostras dependentes com a mesma dimensão

#### Exemplo 5:

Uma empresa produtora de medicamentos realizou uma experiência para verificar se um determinado produto aumenta o tempo de reacção dos utilizadores a diversos estímulos. Selecionou aleatoriamente 12 pessoas e registou o tempo de reacção de cada uma a uma estímulo, antes e depois de tomar o medicamento. Os resultados foram os seguintes:

Pessoa	Tempo de reacção antes $X_1$	Tempo de reacção depois $X_2$	Diferença de tempos $D = X_2 - X_1$
1	0.75	0.84	0.09
2	0.82	0.78	-0.04
3	1.04	1.15	0.11
4	0.77	0.81	0.04
5	0.92	0.95	0.03
6	1.11	1.08	-0.03
7	0.69	0.82	0.13
8	0.84	0.96	0.12
9	0.91	0.95	0.04
10	0.98	0.83	-0.15
11	0.83	0.91	0.08
12	0.75	0.81	0.06

### 5.3 TH para a diferença de médias de duas populações Normais $\mu_1 - \mu_2$ ;

variâncias desconhecidas ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ ), amostras dependentes com a mesma dimensão

---

#### Exemplo 5 (continuação):

Trata-se de um teste de hipóteses para diferença entre médias, admitindo que a distribuição é aproximadamente normal, amostras dependentes e com variâncias desconhecidas.

$X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1)$  - tempo de reação de uma pessoa antes de medicada

$X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2)$  - tempo de reação de uma pessoa depois de medicada

As hipóteses a serem testadas são:

$$H_0 : \mu_2 - \mu_1 = 0$$

$$H_1 : \mu_2 - \mu_1 > 0$$

onde  $H_1$  evidencia  $\mu_2 > \mu_1$ , o tempo médio de reação aumenta com a medicação, para a mesma pessoa. Como as amostras são dependentes (o tempo de reação de uma pessoa depois de medicada não é independente do tempo de reação antes de medicada), deve-se calcular as diferenças de valores  $D = X_2 - X_1$  para cada pessoa, isolando-se o efeito da medicação.

5.3 TH para a diferença de médias de duas populações Normais  $\mu_1 - \mu_2$ :

variâncias desconhecidas ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ ), amostras dependentes com a mesma dimensão

Exemplo 5 (continuação):

1. Identificar o parâmetro de interesse e especificar as hipóteses  $H_0$  e  $H_1$   
Parâmetro de interesse  $\mu_D = \mu_2 - \mu_1$ , nível de significância  $\alpha = 0.05$

$$H_0 : \mu_D = 0 \text{ versus } H_1 : \mu_D > 0 \text{ (teste unilateral à direita)}$$

2. Escolher uma estatística de teste  $T$  com distribuição conhecida, admitindo que  $H_0$  é verdadeira

$$T = \frac{\bar{D} - \mu_D}{\frac{S_D}{\sqrt{n}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} t_{n-1}$$

$$\text{onde } \bar{D} = \frac{\sum D_i}{n} \text{ e } S_D^2 = \frac{\sum (D_i - \bar{D})^2}{n-1}$$

3. Identificar a região crítica - RC

$$\text{se } H_1 : \mu_D > 0 \Rightarrow RC_\alpha = \{T \in \mathfrak{R} : T > t_{n-1, 1-\alpha}\}$$

5.3 TH para a diferença de médias de duas populações Normais  $\mu_1 - \mu_2$ ;

variâncias desconhecidas ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ ), amostras dependentes com a mesma dimensão

Exemplo 5 (continuação):

se  $\alpha = 0.05 \Rightarrow 1 - \alpha = 0.95$ ; e  $t_{11,0.95} = 1.796$

$$RC_{0.05} = \{T \in \mathfrak{R} : T > t_{11,0.95}\} \Rightarrow RC_{0.05} = \{T \in \mathfrak{R} : T > 1.796\}$$

4. Calcular  $T_{obs}$  (valor de  $T$  para os dados observados - da amostra).

Substituindo por  $\bar{D} = 0.04$ ;  $S_D^2 = 0.00649$  e  $n = 12$  temos

$$T_{obs} = \frac{0.04}{0.08057/\sqrt{12}} = 1.72$$

- 5 e 6. Decidir e Concluir

$$RC_{\alpha} = \{T \in \mathfrak{R} : T > 1.796\} \Rightarrow \text{Rejeitar } H_0 \text{ se } T_{obs} \in RC$$

Como  $T_{obs} = 1.72 < 1.796 \Rightarrow T_{obs}$  não pertence à região crítica, logo não se rejeita  $H_0$

Ao nível de significância de 5% não se pode concluir que a medicação faz aumentar o tempo de reação ao estímulo.

## 6. TH para a razão de variâncias $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$  com  $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ :

$$H_0 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = \sigma_0^2 \text{ vs } H_1 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \neq \sigma_0^2 \text{ teste bilateral}$$

$$H_0 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = \sigma_0^2 \text{ vs } H_1 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \sigma_0^2 \text{ teste unilateral (inferior - esquerda)}$$

$$H_0 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = \sigma_0^2 \text{ vs } H_1 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} > \sigma_0^2 \text{ teste unilateral (superior - direita)}$$

Estadística de teste:

$$F = \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{\sigma_0^2} \underbrace{\sim}_{\text{sob } H_0} F_{n_1-1, n_2-1} \text{ (distribuição F de Snedcor com } n_1 - 1, n_2 - 1 \text{ graus de liberdade)}$$

onde  $n_1$  e  $n_2$  são os tamanhos das amostras e  $S_1^2$  e  $S_2^2$  são as variâncias amostrais de  $X_1$  e  $X_2$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \neq \sigma_0^2 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ F \in \mathfrak{R} : F < F_{n_1-1, n_2-1, \frac{\alpha}{2}} \text{ ou } F > F_{n_1-1, n_2-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \sigma_0^2 \Rightarrow RC_\alpha = \{ F \in \mathfrak{R} : F < F_{n_1-1, n_2-1, \alpha} \}$$

$$H_1 : \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} > \sigma_0^2 \Rightarrow RC_\alpha = \{ F \in \mathfrak{R} : F > F_{n_1-1, n_2-1, 1-\alpha} \}$$

## 6. TH para a razão de variâncias $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$

### Exemplo 6:

Foram utilizados dois tipos de vitaminas - vitamina A e a vitamina B - em duas estufas em tudo equivalentes. A produção de rosas foi analisada, recolhendo-se 31 plantas sujeitas à vitamina A e 21 sujeitas à vitamina B. Os resultados foram os seguintes em termos de altura da planta:

	Vitamina A	Vitamina B
Altura média	$\bar{X}_A = 12.9$	$\bar{X}_B = 14.7$
Desvio padrão amostral	$S_A = 2.1$	$S_B = 1.8$
Amostra	$n_A = 31$	$n_B = 21$

Será de admitir uma variância na altura das plantas significativamente diferente quando se utiliza a vitamina A ou a vitamina B? Considere  $\alpha = 0.01$ .

## 6. TH para a razão de variâncias $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$

Exemplo 6 (continuação):

1. Identificar o parâmetro de interesse e especificar as hipóteses  $H_0$  e  $H_1$

Parâmetro de interesse  $\frac{\sigma_A^2}{\sigma_B^2}$ , nível de significância  $\alpha = 0.01$

$$H_0 : \frac{\sigma_A^2}{\sigma_B^2} = 1 \text{ versus } H_1 : \frac{\sigma_A^2}{\sigma_B^2} \neq 1 \text{ (teste bilateral)}$$

2. Escolher uma estatística de teste  $F$  com distribuição conhecida, admitindo que  $H_0$  é verdadeira

$$F = \frac{S_A^2}{S_B^2} \underbrace{\sim}_{\text{sob } H_0} F_{n_A-1, n_B-1}$$

3. Identificar a região crítica -  $RC$

$$\text{se } H_1 : \frac{\sigma_A^2}{\sigma_B^2} > 1 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ F \in \mathfrak{R} : F < F_{n_A-1, n_B-1, \frac{\alpha}{2}} \text{ ou } F > F_{n_A-1, n_B-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

## 6. TH para a razão de variâncias $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$

Exemplo 6 (continuação):

se  $\alpha = 0.01 \Rightarrow 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.995$ ;  $F_{30,20,0.005} = 0.355$  e  $F_{30,20,0.995} = 3.12$

$$RC_{0.01} = \{F \in \mathfrak{R} : F < F_{30,20,0.005} \text{ ou } F > F_{30,20,0.995}\}$$

4. Calcular  $F_{obs}$  (valor de  $F$  para os dados observados - da amostra).

$$F_{obs} = \frac{4.41}{3.24} = 1.361$$

- 5 e 6. Decidir e Concluir

$$RC_{\alpha} = \{F \in \mathfrak{R} : F < 0.355 \text{ ou } F > 3.12\} \Rightarrow \text{Rejeitar } H_0 \text{ se } F_{obs} \in RC$$

Como  $F_{obs} = 1.361 < 3.12 \Rightarrow F_{obs}$  não pertence à região crítica, logo não se rejeita  $H_0$

Ao nível de significância de 1% não se pode rejeitar a hipótese de que a variância na altura das plantas seja igual, quando se utiliza a vitamina A ou a vitamina B.

## 7. TH para uma proporção populacional $p$ (e.g. proporção de indivíduos com uma certa característica na população)

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ :

$H_0 : p = p_0$  vs  $H_1 : p \neq p_0$  teste bilateral

$H_0 : p = p_0$  vs  $H_1 : p < p_0$  teste unilateral (inferior – esquerda)

$H_0 : p = p_0$  vs  $H_1 : p > p_0$  teste unilateral (superior – direita)

Estadística de teste:

$$Z = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \underset{\text{sob } H_0}{\approx} N(0, 1) \text{ (distribuição Normal reduzida)}$$

onde  $n$  é tamanho da amostra e  $\hat{p} = \frac{X}{n}$  é a proporção de indivíduos com uma certa característica numa amostra aleatória de dimensão  $n$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : p \neq p_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : |Z| > z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1 : p < p_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : Z < -z_{1-\alpha} \right\}$$

$$H_1 : p > p_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : Z > z_{1-\alpha} \right\}$$

## 7. TH para uma proporção populacional $p$ (e.g. proporção de indivíduos com uma certa característica na população)

### Exemplo 7:

Uma empresa de lavagem a seco manteve 28% do mercado nos últimos 3 anos. Este ano, uma amostra de 49 cidades revelou que esta empresa só detinha uma percentagem de 25.4% nas vendas do sector. Será que este resultado é significativamente mais baixo que o anterior, para um nível de significância de  $\alpha = 0.01$ ?

A característica do estudo - um utilizador, escolhido ao acaso, recorrer aos serviços da empresa - tem distribuição de Bernoulli, de parâmetro  $p$  a estimar.

As hipóteses em causa são:

$$H_0 : p = 0.28$$

$$H_1 : p < 0.28$$

## 7. TH para uma proporção populacional $p$ (e.g. proporção de indivíduos com uma certa característica na população)

Exemplo 7 (continuação):

- Estatística de teste:  $Z = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} \sim N(0, 1)$
- Região Crítica:  $RC_\alpha = \{Z \in \mathfrak{R} : Z < -z_{1-\alpha}\}$
- $\alpha = 0.01 \Rightarrow z_{1-\alpha} = z_{0.99} = 2.326 \Rightarrow RC_{0.01} = \{Z \in \mathfrak{R} : Z < -2.326\}$
- $n = 49$ ,  $\hat{p} = 0.254$  e  $Z_{obs} = \frac{0.254 - 0.28}{\sqrt{\frac{0.28(1-0.28)}{49}}} = -0.405$
- Como  $Z_{obs} = -0.405 > -2.326 \Rightarrow Z_{obs}$  não pertence à região crítica, logo não se rejeita  $H_0$
- Podemos afirmar que o resultado obtido não é significativamente mais baixo do que o anterior

## 8. TH para a diferença entre duas proporções $p_1 - p_2$ , perante duas amostras independentes e amostras grandes

Teste de Hipóteses com nível de significância  $\alpha$ :

$$H_0 : p_1 - p_2 = p_0 \text{ vs } H_1 : p_1 - p_2 \neq p_0 \quad \text{teste bilateral}$$

$$H_0 : p_1 - p_2 = p_0 \text{ vs } H_1 : p_1 - p_2 < p_0 \quad \text{teste unilateral (inferior - esquerda)}$$

$$H_0 : p_1 - p_2 = p_0 \text{ vs } H_1 : p_1 - p_2 > p_0 \quad \text{teste unilateral (superior - direita)}$$

Estatística de teste:

$$Z = \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - p_0}{\sqrt{\hat{p}^*(1-\hat{p}^*)\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} \underset{\text{sob } H_0}{\approx} N(0, 1) \quad (\text{distribuição Normal reduzida})$$

onde  $n_1$  e  $n_2$  são o tamanho das amostra de  $X_1$  e  $X_2$ ,  $\hat{p}_1 = \frac{X_1}{n_1}$  e  $\hat{p}_2 = \frac{X_2}{n_2}$  são a proporção de indivíduos com uma certa característica em cada uma das amostras aleatórias,  $\hat{p}^* = \frac{\hat{p}_1 + \hat{p}_2}{n_1 + n_2}$

Região de Rejeição (Região Crítica - RC):

$$H_1 : p_1 - p_2 \neq p_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : |Z| > z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$H_1 : p_1 - p_2 < p_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : Z < -z_{1-\alpha} \right\}$$

$$H_1 : p_1 - p_2 > p_0 \Rightarrow RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : Z > z_{1-\alpha} \right\}$$

## 8. TH para a diferença entre duas proporções $p_1 - p_2$ , perante duas amostras independentes e amostras grandes

### Exemplo 8:

Foi realizado um estudo em duas empresas (1 e 2), sobre a preferência dos trabalhadores por dois tipos de pacotes de aumento salarial (A e B). Dos 150 trabalhadores da empresa 1, 75 preferiram o pacote A; dos 200 trabalhadores da empresa 2, 103 preferiram também o pacote A. A questão que se coloca é saber se há diferença de uma empresa para a outra na proporção de trabalhadores que preferem o pacote A de aumento salarial. Pretende-se reduzir a 1% a probabilidade de rejeitar indevidamente a hipótese de que essas proporções sejam iguais.

Sejam:

$p_1$  - proporção de trabalhadores da empresa 1 que preferem o pacote A

$p_2$  - proporção de trabalhadores da empresa 2 que preferem o pacote A

$X_1$  - número de indivíduos da amostra da empresa 1 que preferem o pacote A

$X_2$  - número de indivíduos da amostra da empresa 2 que preferem o pacote A

As hipóteses do teste são:

$$H_0 : p_1 - p_2 = 0$$

$$H_1 : p_1 - p_2 \neq 0$$

## 8. TH para a diferença entre duas proporções $p_1 - p_2$ , perante duas amostras independentes e amostras grandes

Exemplo 8 (continuação):

- Estatística de teste:  $Z = \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2)}{\sqrt{\hat{p}^*(1-\hat{p}^*)\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}} \underset{\text{sob } H_0}{\approx} N(0, 1)$
- Região Crítica:  $RC_\alpha = \left\{ Z \in \mathfrak{R} : |Z| > z_{1-\frac{\alpha}{2}} \right\}$
- $\alpha = 0.01 \Rightarrow z_{1-\frac{\alpha}{2}} = z_{0.995} = 2.576 \Rightarrow RC_{0.01} = \{ Z \in \mathfrak{R} : |Z| > 2.576 \}$
- $n_1 = 150; n_2 = 200,$   
 $\hat{p}_1 = \frac{X_1}{n_1} = \frac{75}{150} = 0.5; \hat{p}_2 = \frac{X_2}{n_2} = \frac{103}{200} = 0.515; p^* = \frac{x_1 + x_2}{n_1 + n_2} = \frac{75 + 103}{350} \approx 0.51$  e  
 $Z_{obs} = \frac{0.5 - 0.515}{0.054} = -0.278$
- Como  $Z_{obs} = -0.278 < 2.576 \Rightarrow Z_{obs}$  não pertence à região crítica, logo não se rejeita  $H_0$
- Conclui-se que a diferença observada de 0.015 (a favor da empresa 2) não é significativamente diferente de zero.

## Possibilidade de erro

- O teste de hipóteses dá a possibilidade de tomar uma decisão acerta de um problema, para o qual se dispõe da necessária informação;
- Considerando um nível de significância  $\alpha$  associado à decisão, e portanto existe a possibilidade de erro;

Probabilidade de erro - risco de tomar decisões incorretas:

- que tipo de erros?
- como medir os erros?
- como minimizar os erros?

# Tipo de Erros

DECISÃO \ REALIDADE	$H_0$ é verdadeira	$H_0$ é falsa
	Não rejeitar $H_0$ (teste evidencia que não há diferença significativa)	Decisão correta Probabilidade= $1 - \alpha$
Rejeitar $H_0$ (teste evidencia que há diferença significativa)	Decisão incorreta <b>Erro Tipo I.</b> Probabilidade= $\alpha$	Decisão correta Probabilidade= $1 - \beta$

Erro de Tipo I - ocorre quando se rejeita indevidamente  $H_0$  ( $H_0$  é verdadeira)

Erro de Tipo II - ocorre quando se não rejeita indevidamente  $H_0$  ( $H_0$  é falsa)

# Erro do Tipo I e Erro do Tipo II

$$P[\text{erro de tipo I}] = P[\text{rejeitar } H_0 | H_0 \text{ é verdadeira}] = \alpha$$

$$P[\text{erro de tipo II}] = P[\text{não rejeitar } H_0 | H_0 \text{ é falsa}] = \beta$$

$$\text{Potência do Teste} = P[\text{rejeitar } H_0 | H_0 \text{ é falsa}] = 1 - \beta$$

## Minimização de erros

Quando se constrói um teste queremos que tanto  $\alpha$  como  $\beta$ , sejam os menores possíveis  $\Rightarrow$  **diminuir as probabilidades de error.**

Mas para uma dada dimensão da amostra ( $n$ ):

- para um dado  $\alpha$ , o valor de  $\beta$  (para um certo valor de  $H_1$ ) é determinado pela  $RA$  (Região de Não Rejeição ou de Aceitação) correspondente, se  $\alpha$  diminui  $\Rightarrow$  diminui  $RC$  (Região Crítica ou de Rejeição)  $\Rightarrow$  aumenta o valor de  $\beta$
- para reduzir o erro de tipo II ( $\beta$ ), temos que diminuir  $RA \Rightarrow$  aumentar o nível de significância ( $\alpha$ )  $\Rightarrow$  aumenta a probabilidade do erro de tipo I

# Minimização de erros

Actuar simultaneamente sobre os dois tipos de erros, diminuindo a sua probabilidade  $\Leftrightarrow$  aumentar a dimensão da amostra  $\Leftrightarrow$  recolher mais informação

Aumentar a dimensão da amostra (aumentar o  $n$ )  $\Rightarrow$  diminuir a variância da distribuição do estimador  $\Rightarrow$  diminuir o efeito da variância na probabilidade dos erros

# Exemplo 9

Uma pizzaria recebe diariamente encomendas por telefone, o número de encomendas  $X \sim N(\mu, \sigma = 15)$ . A pizzaria está dimensionada para uma procura média diária de 200 pizzas. A realização de uma campanha levou a uma procura média de 210 pizzas (nos últimos 9 dias). O problema é avaliar a necessidade de reforçar a capacidade média de venda, verificando se houve uma alteração significativa na procura diária, considerando um nível de significância  $\alpha = 0.05$ .

1 - Hipóteses:

$$H_0 : \mu = 200 \quad \text{versus} \quad H_1 : \mu > 200$$

2 - Estatística de Teste:

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0, 1)$$

substituindo por  $\mu_0 = 200$ ,  $\sigma = 15$  e  $n = 9$  temos:

$$Z = \frac{\bar{X} - 200}{\frac{15}{\sqrt{9}}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0, 1)$$

## Exemplo 9 (continuação)

3 - Definir a região crítica  $RC$ :

$$\text{se } H_1 : \mu > 200 \Rightarrow RC_\alpha = \{Z \in \mathfrak{R} : Z > z_{1-\alpha}\}$$

$$\text{se } \alpha = 0.05 \Leftrightarrow 1 - \alpha = 0.95$$

$$RC_{0.05} = \{Z \in \mathfrak{R} : Z > z_{0.95}\} \underbrace{\Rightarrow}_{z_{0.95}=1.645} RC_{0.05} = \{Z \in \mathfrak{R} : Z > 1.645\}$$

4 - Calcular  $Z_{obs}$ :

$$Z_{obs} = \frac{210-200}{\frac{15}{\sqrt{9}}} = 2$$

5 e 6 - Tomar a decisão e concluir:

- $Z_{obs} = 2 > 1.645 \Rightarrow Z_{obs} \in RC \Rightarrow$  rejeita-se  $H_0$  em favor de  $H_1$
- ao nível de significância  $\alpha = 0.05$  rejeita-se a hipótese de que a procura média diária seja 200
- conclui-se que a campanha induziu uma alteração na procura de pizzas, pelo que há que estudar o reforço da capacidade de venda

## Exemplo 9 (continuação)

Neste caso concreto, pode-se estar a cometer um erro - o erro de Tipo I.

$$P[\text{erro Tipo I}] = P[Z > 1.645 | \mu = 200] = \alpha = 0.05$$

A alteração de  $\alpha$  pode levar a tomar outras decisões, com a mesma amostra (evidência da realidade). Para reduzir a probabilidade de cometer um erro de Tipo I, podemos ser mais exigentes e fixar o nível de significância mais baixo. Por exemplo  $\alpha = 0.01$ , no caso da pizzaria:

$$z_{1-\alpha} = z_{0.99} = 2.326 \Rightarrow RC_{0.01} = \{Z \in \mathfrak{R} : Z > 2.326\}$$

$$\text{como } Z_{obs} = 2 < 2.326 \Rightarrow \text{n\~{o} se rejeita } H_0$$

Neste caso a decis\~{o} seria de n\~{o} rejeitar  $H_0$ , poder-se-\~{a} agora estar a cometer um erro de Tipo II, na eventualidade de  $H_0$  ser falsa.

## Exemplo 9 (continuação)

***Para cada valor de  $\mu$  a que corresponde a verdadeira média ( $\mu > 200$ ) pode determinar-se o respetivo valor da probabilidade do erro Tipo II,  $\beta$ .***

Suponha-se que se aceitou que a procura média não aumentou, quando na realidade ela passou para 220.

A probabilidade de erro de Tipo II é a probabilidade de não se ter detetado este novo valor para a procura média diária de pizzas, isto é, de não ter rejeitado  $H_0$  (manutenção da procura) quando na realidade tal deveria ter sido feito. Como calcular o valor de  $\beta$ ?

## Exemplo 9 (continuação)

- se  $\mu = 220$  (verdadeiro valor de  $\mu$ )

$$\begin{aligned}\beta(\mu = 220) &= P(\text{no rejeitar } H_0 | \mu = 220) = P(\bar{X} < 211.63 | \mu = 220) = \\ &= P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < \frac{211.63 - 220}{5}\right) = P(Z < -1.674) = 0.0471\end{aligned}$$

onde  $211.63 = \mu_0 + z_{1-\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = 200 + z_{0.99} 5 = 200 + 2.326 \times 5$  (valor crítico para  $\bar{X}$  - extremo da RC)

- se  $\mu = 215$  (verdadeiro valor de  $\mu$ )

$$\begin{aligned}\beta(\mu = 215) &= P(\text{no rejeitar } H_0 | \mu = 215) = P(\bar{X} < 211.63 | \mu = 215) = \\ &= P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < \frac{211.63 - 215}{5}\right) = P(Z < -0.674) = 0.250216\end{aligned}$$

- se  $\mu = 210$  (verdadeiro valor de  $\mu$ )

$$\beta(\mu = 210) = P(\bar{X} < 211.63 | \mu = 210) = P(Z < 0.326) = 0.62778$$

- se  $\mu = 205$  (verdadeiro valor de  $\mu$ )

$$\beta(\mu = 205) = P(\bar{X} < 211.63 | \mu = 205) = P(Z < 1.326) = 0.90756$$

## Exemplo 9 (continuação)

***O valor de  $\beta$  diminui à medida que o verdadeiro valor de  $\mu$  se afasta de  $\mu_0 = 200$ .***

Na realidade, à medida que  $\mu$  se afasta de  $\mu_0$ , torna-se mais difícil errar, ou seja, é menos provável que não se detete o novo valor da procura média.

Se a verdadeira média for 205, é mais fácil confundir uma amostra retirada dessa população com uma amostra retirada da população com  $\mu_0 = 200$  (e, por isso, dizer que ela é do grupo da  $H_0$ , isto é não rejeitar  $H_0$ ), do que se a verdadeira média for 220.