

# 6

# Comparando Dois Grupos

---

---

## ESQUEMA DO CAPÍTULO

**6.1 INTRODUÇÃO**

**6.2 CONCEITOS FUNDAMENTAIS**

**6.3 RESPOSTA DICOTÔMICA: AMOSTRAS  
INDEPENDENTES**

**6.4 RESPOSTA DICOTÔMICA: AMOSTRAS  
PAREADAS**

**6.5 RESPOSTA CONTÍNUA: AMOSTRAS  
INDEPENDENTES**

**6.6 RESPOSTA CONTÍNUA: AMOSTRAS  
PAREADAS**

**6.7 TESTES NÃO-PARAMÉTRICOS**

---

# 6.1 Introdução

---

A *comparação* entre técnicas atuais e métodos alternativos está presente em *diversas* áreas do conhecimento humano, como, por exemplo:

- Na agricultura, onde são buscadas variedades mais adequadas e produtivas;
- Na engenharia, onde produtos e processos inovadores, mais eficientes e eficazes são desenvolvidos;
- Na área da saúde, onde procuram-se por drogas mais seguras, com maior poder de cura e tolerabilidade.

Entretanto, como há *variabilidade* nos dados obtidos de tais comparações, *métodos estatísticos* precisam ser usados

## 6.2 Conceitos fundamentais

### Teste de Hipóteses:

Este procedimento estatístico é usado *amplamente* em situações em que as variáveis de interesse possuem variabilidade;

### Exemplo 6.1: Eficácia do AZT

Os dados centrais de um estudo que comprovou a eficácia de zidovudina (AZT) no tratamento da AIDS são apresentados na Tabela 6.1, em uma tabela  $2 \times 2$  na *forma padrão*.

**Tabela 6.1:** Número de sobreviventes tratados com AZT e placebo

Grupo	Situação				Total	
	Vivo		Morto			
AZT	$a =$	144	$b =$	1	$n_1 = a + b =$	145
Placebo	$c =$	121	$d =$	16	$n_2 = c + d =$	137
Total	$m_1 = a + c =$	265	$m_2 = b + d =$	17	$N = n_1 + n_2 =$	282

## 6.2 Conceitos fundamentais (cont.)

---

### Exemplo 6.1: Eficácia do AZT (cont.)

A análise da Tabela 6.1 consiste basicamente em comparar *duas* proporções:

- A proporção de sobreviventes no grupo de *controle*:

$$p_C = \frac{121}{137} \cong 0,883$$

- A proporção de sobreviventes no grupo *tratamento*:

$$p_T = \frac{144}{145} \cong 0,993$$

A diferença observada nessas proporções é *significativa*?

## 6.2 Conceitos fundamentais (cont.)

---

### Hipóteses a serem testadas:

1. **Hipótese nula**,  $H_0$ , que é fixada como a *inexistência de diferenças* (igualdade) entre os dois tratamentos comparados; no Exemplo 6.1, a hipótese nula é:

$$H_0 : p_C = p_T$$

2. **Hipótese alternativa**,  $H_1$ , que usualmente é a *inexistência de igualdade* (diferença) entre os tratamentos; no Exemplo 6.1, a hipótese alternativa será:

$$H_1 : p_C \neq p_T$$

## 6.2 Conceitos fundamentais (cont.)

---

### **Critério de decisão entre as hipótese $H_0$ e $H_1$ :**

- A ***Teoria Estatística*** já desenvolveu critérios, para um grande número de situações;
- O critério de decisão é baseado numa ***estatística de teste***, que mede a discrepância entre o que foi observado na amostra e o que seria esperado se a hipótese nula  $H_0$  fosse verdadeira;
- Se a estatística de teste é “grande”, ***rejeita-se***  $H_0$  em favor de  $H_1$ ;
- Caso contrário, ***não*** se rejeita  $H_0$ .

## 6.2 Conceitos fundamentais (cont.)

### Erros do tipo I e II, nível de significância e poder do teste:

- Em um teste de hipóteses, há *erros* possíveis associados a cada decisão tomada, conforme sintetizado na Tabela 6.2;
- A probabilidade do erro tipo I é denominada  $\alpha$ , ou *nível de significância*;
- A probabilidade do erro tipo II é denominada  $\beta$ ;

**Tabela 6.2:** Erros possíveis associados a um teste de hipóteses

Conclusão do teste	Situação real	
	$H_0$ verdadeira	$H_0$ falsa
Não rejeitar $H_0$	decisão correta	erro tipo II
Rejeitar $H_0$	erro tipo I	decisão correta

## 6.2 Conceitos fundamentais (cont.)

---

### Erros do tipo I e II, nível de significância e poder do teste (cont.):

- Para um mesmo tamanho de amostra, é *impossível* controlar (manter baixos) os dois erros, tipo I e II;
- Convencionou-se que o erro tipo I é o mais *sério*;
- Assim, os critérios de decisão devem manter  $\alpha$  sob *controle* (valores baixos, por exemplo,  $\alpha = 0,10, 0,05$  ou  $0,01$ );
- Em um *segundo* momento, calcula-se o tamanho da amostra para controlar (manter baixo) também o  $\beta$ ;
- A capacidade de um teste identifica diferenças que realmente existem é denominada *poder do teste*,  $(1-\beta)$ .

## 6.2 Conceitos fundamentais (cont.)

---

### Probabilidade de significância (valor-p):

- Duas formas de se chegar a uma conclusão final sobre um teste de hipóteses:
  1. Compara-se o valor da *estatística de teste* com o valor obtido a partir da sua *distribuição teórica*, para um valor prefixado (por exemplo, 10%, 5% ou 1%);
  2. Utiliza-se a *probabilidade de significância*, ou *valor-p*, que é calculado sob  $H_0$  verdadeiro; quanto menor o valor-p, maior é a evidência para rejeitar  $H_0$ ;

**Obs.:** Em pesquisas na área de saúde, um valor-p menor ou igual a 0,05 indica que há diferenças significativas entre os grupos).

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes

---

- A variável de interesse é dita dicotômica, pois só pode assumir *dois* valores possíveis: a ocorrência ou a não ocorrência do evento de interesse;
- O problema é *comparar* as probabilidades de sua ocorrência do evento de interesse, em dois grupos estudados ( $p_1$  e  $p_2$ ), o que pode ser formulado através das seguintes *hipóteses estatísticas*:

$$\begin{cases} H_0 : p_1 = p_2 \\ H_1 : p_1 \neq p_2 \end{cases}$$

# 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

## Teste qui-quadrado ( $\chi^2$ )

A Tabela 6.3 apresenta dados genéricos, na *forma padrão*, de uma situação envolvendo a comparação de dois grupos e que a resposta de interesse é *dicotômica*: a ocorrência ou não de um evento.

**Tabela 6.3:** Distribuição quanto à ocorrência de um evento

	Ocorrência da evento		
Grupo	Sim	Não	Total
I	$a$	$b$	$n_1 = a + b$
II	$c$	$d$	$n_2 = c + d$
Total	$m_1 = a + c$	$m_2 = b + d$	$N = n_1 + n_2$

Se *não há diferenças* entre as proporções nos dois grupos, então vale:

$$\frac{a}{n_1} = \frac{c}{n_2} = \frac{a+c}{n_1+n_2} = \frac{m_1}{N} \Rightarrow a = \frac{m_1 \times n_1}{N}, b = \frac{m_2 \times n_1}{N}, c = \frac{m_1 \times n_2}{N} \text{ e } d = \frac{m_2 \times n_2}{N}$$

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

---

### Teste qui-quadrado ( $\chi^2$ ) (cont.)

Tem-se portanto dois conjuntos de valores:

- os valores realmente **observados** ( $O_i$ ) e
- os valores que seriam **esperados** ( $E_i$ ), se o  $H_0$  fosse verdadeiro, que são calculados a partir das equações anteriores;

Pearson propôs medir a discrepância entre os esses dois valores,  $O_i$  e  $E_i$ , através da seguinte **estatística** (expressão):

$$X^2 = \sum_{i=1}^4 \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$$

Na **prática**, o valor de  $X^2$  pode ser calculado através da expressão:

$$X^2 = \frac{N(ad - bc)^2}{m_1 m_2 n_1 n_2}$$

# 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

## Exemplo 6.2: Eficácia do AZT (cont.)

Supondo que o AZT e o placebo fossem equivalentes ( $H_0$  verdadeiro), os valores *esperados* são mostrados na Tabela 6.4.

**Tabela 6.4:** Valores esperados de sobreviventes sob hipótese de equivalência entre o AZT e placebo

Grupo	Situação		Total
	Vivo	Morto	
AZT	136,26	8,74	145
Placebo	128,74	8,26	137
Total	265	17	282

A Tabela 6.5 mostra os *cálculos* necessários para determinar a medida de discrepância de Pearson, ou seja,  $X^2 = 15,01$ .

**Tabela 6.5:** Cálculos necessários para a construção do teste  $\chi^2$

$i$	$O_i$	$E_i$	$O_i - E_i$	$(O_i - E_i)^2$	$(O_i - E_i)^2/E_i$
1	144	136,26	7,74	59,91	0,44
2	121	128,74	-7,74	59,91	0,47
3	1	8,74	-7,74	59,91	6,85
4	16	8,26	7,74	59,91	7,25
Total	282	282	0	239,63	15,01

# 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

## Exemplo 6.2: Eficácia do AZT (cont.)

O valor de  $X^2$  pode ser obtido mais *facilmente* através da expressão abaixo e da Tabela 6.1:

$$X^2 = \frac{N(ad - bc)^2}{m_1 m_2 n_1 n_2} = \frac{282 \times (144 \times 16 - 1 \times 121)^2}{265 \times 17 \times 145 \times 137} \cong 15,01$$

Agora, é preciso *decidir* se  $X^2 = 15,01$  é ou não um valor “grande”. Considera-se que  $X^2$  é grande se ocorrer  $X^2 > \chi^2_{1;\alpha}$ , em que  $\chi^2_{1;\alpha}$  é o valor da distribuição qui-quadrado, com 1 grau de liberdade (Tabela A4), em que  $\Pr(X \geq \chi^2_{1;\alpha}) = \alpha$ .

Tabela A4: Distribuição do  $\chi^2$ :  $\Pr(X \geq x)$

Graus de liberdade	$\Pr(X \geq x)$						
	0,750	0,250	0,100	0,050	0,025	0,010	0,005
1	0,102	1,323	2,706	3,841	5,024	6,635	7,879

Assim, para um *nível de significância* de  $\alpha = 0,05$  (5%), rejeita-se  $H_0$ , pois  $X^2 = 15,01$  supera  $\chi^2_{1;0,05} = 3,841$  (veja Tabela A4), decidindo-se em favor do efeito do AZT, com um *nível de certeza* de  $1 - \alpha = 0,95$  (95%).

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

---

### Exemplo 6.2: Eficácia do AZT (cont.)

Outra forma de decidir sobre a eficácia ou não do AZT é através da *probabilidade de significância*, ou valor-p, usualmente obtida em *softwares estatísticos*. Veja a seguir exemplo no R:

- Carregue os dados:

```
dados<-matrix(c(144,121,1,16),nc=2)
```

- Rode o teste qui-quadrado:

```
chisq.test(x, correct=FALSE)
```

- Resultado:

```
Pearson's Chi-squared test
```

```
data: dados
```

```
X-squared = 15.017, df = 1, p-value = 0.0001066
```

Como o valor-p é menor que 0,05, conclui-se pela *eficácia* do AZT ao nível de significância de 5%.

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

### Exemplo 6.3: Fatores de risco para AVC

A Tabela 6.6 apresenta as *proporções* de presença de alguns fatores de risco nos indivíduos que sofreram AVC e naqueles que não foram acometidos pela doença. Os *valores-p* tem interpretação conforme descrito anteriormente.

**Tabela 6.6:** Percentuais e valor-p para a comparação do grupo que sofreu com o que não sofreu AVC

Fator	AVC		Valor-p
	Sim	Não	
AVC como causa principal de morte			
na mãe	29,8	11,2	<b>0,0005</b>
no pai	7,0	7,5	0,72
AVC como causa principal ou contribuindo para a causa da morte			
na mãe	29,8	14,2	<b>0,002</b>
no pai	7,0	9,2	0,59
Doença coronariana	7,0	6,3	0,83
Sinais eletrocardiográficos			
hipertrofia do ventrículo esquerdo	3,5	1,0	0,08
Doença coronariana	10,5	6,5	0,23

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

---

**Teste qui-quadrado com correção de continuidade**  
Yates (1934) demonstrou que o valor obtido pela expressão abaixo é mais apropriado para comparação com o  $\chi^2$ , conhecida como *correção de continuidade* ou correção de Yates:

$$X^2 = \frac{N \left( |ad - bc| - \frac{N}{2} \right)^2}{m_1 m_2 n_1 n_2}$$

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

### Exemplo 6.4: Contraceptivos orais e infarto do miocárdio

Em um estudo sobre a associação entre o uso corrente de contraceptivos e o infarto do miocárdio, Shapiro et al. (1979) observaram os resultados entre pacientes com idade entre 30 e 34 anos, mostrados na Tabela 6.7.

**Tabela 6.7:** Distribuição de uso de contraceptivo oral segundo grupo que sofreu ou não infarto do miocárdio

Grupo	Uso recente		Total
	Sim	Não	
Casos	9	12	21
Controles	33	390	423
Total	42	402	444

A proporção de uso recente entre os casos é  $p_T = 9/21 \approx 0,43$  e entre os controles  $p_C = 33/423 \approx 0,08$ , que parece ser menor. Para determinar que essa diferença não ocorreu por acaso, calcula  $X^2$  com correção de continuidade, que dá 24,76, o que **confirma** a associação, com um valor-p < 0,001:

```
dados<-matrix(c(9,33,12,390),nc=2)
```

```
chisq.test(dados,correct=TRUE)
```

```
X-squared = 24.76, df = 1, p-value = 6.494e-07 (< 0,05)
```

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

---

### Teste exato de Fisher

- Há dificuldade técnica na aplicação do teste qui-quadrado, com ou sem correção de Yates, quando o valor esperado em alguma *casela* na tabela  $2 \times 2$  é *menor* que 5.
- A *alternativa* é usar o teste exato de Fisher, disponível em *softwares* estatísticos, como o R.

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

### Exemplo 6.5: Tratamento de pneumonia bacteriana

Pastenark et al. (1992) avaliaram a eficácia e a segurança de dois antibióticos. A avaliação da resposta terapêutica foi baseada na evolução do quadro clínico e está apresentada na Tabela 6.8. Note que há caselas na tabela  $2 \times 2$  com contagens *inferiores* a 5.

**Tabela 6.8:** Percentuais de curas e de efeitos colaterais do cefadroxil e da cefalexina

Quadro	Cefadroxil	Cefalexina	Total
Cura	31	28	59
Efeitos adversos	<b>1</b>	<b>3</b>	4
Total	32	31	63

Para comparar os percentuais de cura e de ocorrência de efeitos adversos, obtiveram-se os resultados abaixo, pelo teste exato de Fisher, que *não rejeita* a hipótese  $H_0$  de igualdade entre as proporções e, conseqüentemente, *não confirma* que há diferenças entre as proporções de cura e de efeitos adversos nos dois antibióticos.

```
dados<-matrix(c(31, 1, 28, 3), nc=2)
fisher.test(dados, alternative="two.sided", conf.level=0.95)
Fisher's Exact Test for Count Data
p-value = 0.3547 (> 0,05)
```

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

---

### Teste Z para comparação de proporções

- É um teste alternativo aproximado para o qui-quadrado, que requer *amostras grandes*;
- Sejam  $p_1$  e  $p_2$  as proporções de sucesso referentes aos tratamentos a ser comparados, estimado por  $\hat{p}_1$  e  $\hat{p}_2$ , baseadas em amostras de tamanhos  $n_1$  e  $n_2$ , respectivamente;
- Além disso,  $n_1\hat{p}_1$  e  $n_2\hat{p}_2$  devem *exceder 5*;
- É um teste baseado na estatística:

$$Z = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{\frac{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1 - \hat{p}_2)}{n_2}}}$$

# 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

---

## Teste Z para comparação de proporções (cont.)

- Alternativamente, pode-se *estimar* a probabilidade de sucesso nas duas amostras combinadas, denotada por  $\hat{p}$  e calculada como

$$\hat{p} = \frac{m_1 + m_2}{n_1 + n_2}$$

onde  $m_1$  e  $m_2$  são respectivamente o número de sucessos de cada amostra;

- Nesse caso, calculamos:

$$Z^* = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{\hat{p}(1-\hat{p})\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}$$

- O valor de Z (ou  $Z^*$ ) deve ser comparado ao percentil de ordem  $(1-\alpha/2)$  da distribuição *gaussiana*, denotado  $Z_{\alpha/2}$ .

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

### Exemplo 6.6: Comparação de drogas contra náusea

Com o objetivo de comparar a *eficácia* de dois preventivos contra a náusea, 400 marinheiros foram divididos em dois grupos de 200. Um grupo recebeu a pílula A e o outro a B. Os resultados são apresentados na tabela abaixo. Há indicações de que a eficácia das pílulas A e B é a mesma?

Pílula	Náusea		Total
	Não	Sim	
A	152	48	200
B	132	68	200
Total	284	116	400

Temos que:

$$\hat{p}_A = \frac{152}{200} \cong 0,76, \hat{p}_B = \frac{132}{200} \cong 0,66 \text{ e } \hat{p} = \frac{152 + 132}{200 + 200} \cong 0,71$$

## 6.3 Resposta dicotômica: amostras independentes (cont.)

---

### Exemplo 6.6: Comparação de drogas contra náusea (cont.)

Calculando-se os valores das duas *estatísticas*,  $Z$  e  $Z^*$ , os valores são quase iguais:

$$Z = \frac{0,76 - 0,66}{\sqrt{\frac{0,76(1-0,76)}{200} + \frac{0,66(1-0,66)}{200}}} \cong 2,22$$

$$Z^* = \frac{0,76 - 0,66}{\sqrt{0,71(1-0,71)\left(\frac{1}{200} + \frac{1}{200}\right)}} \cong 2,20$$

Fixando-se um nível de significância de 5% ( $\alpha = 0,05$ ), tem-se que  $Z_{\alpha/2} = Z_{0,025} \approx 1,96$ . Como  $Z$  e  $Z^*$  são maiores que  $Z_{0,05}$ , rejeita-se o  $H_0$  (as pílulas têm eficácias *diferentes*). Alternativamente, os valores-p são, respectivamente, 0,026 e 0,028, o que conduz à mesma conclusão de rejeitar  $H_0$  (valor-p < 0,05).

# 6.4 Resposta dicotômica: amostras pareadas

O exemplo a seguir ilustra a necessidade de um teste *específico*.

- Suponha que dois patologistas examinaram, separadamente, o material de 100 tumores e os classificaram como benignos e malignos. A questão de interesse é saber se os patologistas *diferem* nos seus critérios de decisão. A Tabela 6.9 apresenta do dados na forma apropriada para análise.

**Tabela 6.9:** Classificação de dois patologistas (A e B) quanto à malignidade de tumores

Diagnóstico de B	Diagnóstico de A		Total
	Malignos	Benignos	
Malignos	9	1	10
Benignos	9	81	90
Total	18	82	100

- É importante observar que a unidade de análise é o tumor e, embora tenhamos 200 análises, há apenas 100 tumores.

# 6.4 Resposta dicotômica: amostras pareadas (cont.)

## Teste de McNemar

Os dados a serem analisados no processo de comparação podem ser *resumidos* no formato da Tabela 6.10.

**Tabela 6.10:** Apresentação de dados obtidos em uma classificação de dados pareados

Controle	Tratamento		Total
	Sucesso	Fracasso	
Sucesso	$k$	$r$	$n_1$
Fracasso	$s$	$l$	$n_2$
Total	$m_1$	$m_2$	$N$

- A estatística de teste, com a correção de continuidade é:

$$X_{McN}^2 = \frac{\left( \left| r - \frac{r+s}{2} \right| - \frac{1}{2} \right)^2}{\frac{r+s}{2}} + \frac{\left( \left| s - \frac{r+s}{2} \right| - \frac{1}{2} \right)^2}{\frac{r+s}{2}} = \frac{(|r-s|-1)^2}{r+s}$$

# 6.4 Resposta dicotômica: amostras pareadas (cont.)

## Teste de McNemar (cont.)

- O teste consiste em rejeitar  $H_0$  *quando*:

$$X_{McN}^2 = \frac{(|r - s| - 1)^2}{r + s} > \chi_{1;\alpha}^2$$

em que  $\chi_{1;\alpha}^2$  é o valor da distribuição qui-quadrado, com 1 grau de liberdade, em que  $\Pr(X \geq \chi_{1;\alpha}^2) = \alpha$ ; por exemplo, para  $\alpha = 0,05$ ,  $\chi_{1;0,05}^2 = 3,841$  (veja Tabela A4).

Tabela A4: Distribuição do  $\chi^2$ :  $\Pr(X \geq x)$

Graus de liberdade	$\Pr(X \geq x)$						
	0,750	0,250	0,100	0,050	0,025	0,010	0,005
1	0,102	1,323	2,706	3,841	5,024	6,635	7,879

# 6.5 Resposta contínua: amostras independentes

---

## Teste $t$

Este é o teste *mais* conhecido, para testar a diferenças entre duas amostras, adequado para situações em que as respostas aos dois tratamentos são variáveis quantitativas com distribuição gaussiana com diferentes médias e mesmo desvio-padrão, ou seja  $(\mu_1, \sigma)$  e  $(\mu_2, \sigma)$ , respectivamente. Seguem-se os *passos*:

- Coletam-se amostras de tamanho  $n_1$  e  $n_2$  dos grupos 1 e 2, respectivamente;
- Calculam-se as médias ( $\bar{x}_1$  e  $\bar{x}_2$ ) e os desvios-padrão ( $s_1$  e  $s_2$ ) das medidas dos dois grupos;
- Calcula-se a estimativa do desvio-padrão da diferença dessas medidas:

$$DP = \sqrt{s_p^2 \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)}, \quad s_p^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

# 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

---

## Teste $t$ (cont.)

Seguem-se os passos (cont.):

- Calcula-se a **estatística de teste**:

$$T = \left| \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{DP} \right|$$

- Finalmente, rejeita-se  $H_0$  se  $T$  é **grande**, o que ocorre quando ocorre que  $T > t_{n_1+n_2-2;\alpha}$ , em que  $t_{n_1+n_2-2;\alpha}$  é o percentil de ordem  $1-\alpha/2$  da distribuição  $t$  com  $n_1+n_2-2$  graus de liberdade (veja Tabela A5);
- Entretanto, em lugar de comparar o  $T$  com um valor tabelado, é mais frequente o uso do valor-p, via **softwares** estatísticos.

## 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

### Exemplo 6.9: Comparação da tianeptina com placebo

O ensaio consistiu em administrar a droga a um dos *dois grupos* de pacientes, compostos de forma aleatória, e quantificar a depressão através da escala de Montgomery-Asberg (MADRS), em que os valores maiores indicam maior gravidade da depressão. A Tabela 6.14 apresenta os escores finais dos pacientes dos dois grupos.

**Tabela 6.14:** Escore final na MADRS de pacientes dos dois grupos admitidos em Belo Horizonte

Grupo	Escore							
Placebo	6	33	21	26	10	29	33	29
	37	15	2	21	7	26	13	
Tianeptina	10	8	17	4	17	14	9	4
	21	3	7	10	29	13	14	2

## 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

---

### Exemplo 6.9: Comparação da tianeptina com placebo (cont.)

- Para fazer o **teste  $t$**  é preciso usar as seguintes informações:

$$n_1 = 15; \bar{x}_1 = 20,53; s_1 = 11,09;$$

$$n_2 = 16; \bar{x}_2 = 11,37; e s_2 = 7,26$$

- Estima-se a **variância combinada** das amostras,  $s_p^2$ :

$$s_p^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2} = \frac{(15 - 1)(11,09)^2 + (16 - 1)(7,26)^2}{15 + 16 - 2} = (9,31)^2$$

- Estima-se o **desvio-padrão** da diferença das medidas,  $DP$ :

$$DP = \sqrt{s_p^2 \left( \frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right)} = \sqrt{(9,31)^2 \left( \frac{1}{15} + \frac{1}{16} \right)} = 3,34$$

# 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

## Exemplo 6.9: Comparação da tianeptina com placebo (cont.)

- Calcula-se a *estatística de teste*  $T$ :

$$T = \left| \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2}{DP} \right| = \left| \frac{20,53 - 11,37}{3,34} \right| = 2,74$$

- Para um  $\alpha = 0,05$ , obtém-se na Tabela A5 o valor de  $t_{n_1+n_2-2;\alpha} = t_{15+16-2;0,05} = t_{29;0,05}$ , ou seja, aproximadamente,  $t_{30;0,05} = 2,042$ .

Tabela A5: Distribuição  $t$  de Student :  $\Pr(X \leq -x) + \Pr(X \geq x)$

Graus de liberdade	$\Pr(X \leq -x) + \Pr(X \geq x)$						
	0,50	0,40	0,20	0,10	0,05	0,02	0,01
1	1,000	1,376	3,078	6,314	12,706	31,821	63,657
2	0,817	1,061	1,886	2,920	4,303	6,965	9,925
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
20	0,687	0,860	1,325	1,725	2,086	2,528	2,845
30	0,683	0,854	1,310	1,697	2,042	2,457	2,750
40	0,681	0,851	1,303	1,684	2,021	2,423	2,705

## 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

---

### Exemplo 6.9: Comparação da tianeptina com placebo (cont.)

- Como é verdade que  $T > t_{30;0,975}$ , pois  $2,74 > 2,042$ , **rejeita-se**  $H_0$  e conclui-se que os dois medicamentos têm **diferentes** eficácias;
- Alternativamente, pode-se determinar o valor-p, através de um **softwares** estatístico (por exemplo, o R), o que conduziria à mesma conclusão, pois tem-se que o valor-p  $\approx 0,01$  é inferior a  $\alpha = 0,05$  (5%):

```
# Carregue os dados:
placebo<-c(6,33,21,26,10,29,33,29,37,15,2,21,7,26,13)
tianeptina<-c(10,8,17,4,17,14,9,4,21,3,7,10,29,13,14,2)
# Rode o teste t
t.test(placebo,tianeptina,var.equal=TRUE)
Two Sample t-test
data: placebo and tianeptina
t = 2.7383, df = 29, p-value = 0.01045 (< 0,05)
```

# 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

---

## Teste $Z$ para comparação de médias

No caso de *amostras grandes* ( $n_1$  e  $n_2 \geq 30$ ), há o teste  $Z$ , aplicável a amostras com variâncias  $\sigma_1$  e  $\sigma_2$  iguais ou diferentes;

- No teste  $Z$ , a estatística de teste é:

$$Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2)}{\sqrt{s_1^2 / n_1 + s_2^2 / n_2}}$$

- Se  $H_0$  for verdadeira, essa estatística de teste  $Z$  segue aproximadamente uma distribuição *gaussiana padronizada*;
- Assim, *rejeita-se*  $H_0$  quando  $|Z| > Z_{\alpha/2}$ , em que  $Z_{\alpha/2}$  é o percentil de ordem  $(1-\alpha/2)$  da distribuição gaussiana padrão  $N(0,1)$ , Tabela A3.

## 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

---

### Exemplo 6.11: Efeito do halotano em cirurgias cardíacas

A fim de estudar o efeito de *dois* anestésicos, halotano e morfina, foram registradas as pressões sanguíneas antes da indução da anestesia, após a anestesia e em outros momentos importantes durante a operação. Os resultados obtidos são apresentados na Tabela 6.16.

**Tabela 6.16:** Média e desvio-padrão da pressão sanguínea (*mmHg*) segundo o tipo de anestesia

Informações sobre a amostra	Anestesia	
	Halotano	Morfina
Média	66,9	73,2
Desvio-padrão	12,2	14,4
<i>n</i>	61	61

## 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

---

### Exemplo 6.11: Efeito do halotano em cirurgias cardíacas (cont.)

- Nas condições do problema, testaremos as *hipóteses* estatísticas  $H_0: \mu_1 = \mu_2$  versus  $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$ ;
- Como as amostras são *grandes* ( $\geq 30$ ), pode-se usar o teste  $Z$ ;
- Calcula-se a *estatística de teste*  $Z$ :

$$Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2)}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} = \frac{(66,9 - 73,2)}{\sqrt{\frac{12,2^2}{61} + \frac{14,4^2}{61}}} = \frac{-6,30}{\sqrt{5,84}} \cong -2,61$$

# 6.5 Resposta contínua: amostras independentes (cont.)

## Exemplo 6.11: Efeito do halotano em cirurgias cardíacas (cont.)

- Adotando-se um nível de **significância**  $\alpha = 0,05$  (5%), tem-se que  $Z_{\alpha/2} = Z_{0,025} = 1,96$ , pois  $P(Z < 1,96) = 1 - 0,025 = 0,9750$  (ver Tabela A3):

Tabela A3: Distribuição gaussiana para valores positivos:  
 $Pr(X \leq x)$  (continuação)

x	Segunda casa decimal de x									
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0,0	5000	5040	5080	5120	5160	5199	5239	5279	5319	5359
0,1	5398	5438	5478	5517	5557	5596	5636	5675	5714	5753
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
1,9	9713	9719	9726	9732	9738	9744	9750	9756	9761	9767

- Logo **rejeita-se**  $H_0$ , pois  $|Z| > Z_{\alpha/2} \rightarrow |-2,61| > 1,96$ , e conclui-se que os dois anestésicos **não são** equivalentes;
- Alternativamente, pode-se obter o valor-p (por exemplo, no R), e chegar-se à mesma conclusão que  $H_0$  é rejeitada (valor-p  $< 0,05$ ):

```
1-pnorm(2.61)
```

```
[1] 0.004527111 (< 0,05)
```

## 6.6 Resposta contínua: amostras pareadas

---

### Teste $T$ para amostras pareadas

- Considera-se aqui a situação em que as amostras são  $n$   **pares**  de observações,  $(x_{11}, x_{21}), (x_{12}, x_{22}), \dots, (x_{1n}, x_{2n})$ , antes,  $x_{1i}$ , e depois,  $x_{2i}$ , do tratamento;
- Para cada par, toma-se a  **diferença**  das duas observações,  $d_1 = x_{11} - x_{21}, d_2 = x_{12} - x_{22}, \dots, d_n = x_{1n} - x_{2n}$ ;
- A partir das diferenças  $d_i$ , calculam-se a sua  **média** ,  $\bar{d}$ , e o seu  **desvio-padrão** ,  $s_d$ :

$$\bar{d} = \frac{\sum_{i=1}^n d_i}{n}; s_d = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (d_i - \bar{d})^2}{n-1}}$$

## 6.6 Resposta contínua: amostras pareadas (cont.)

---

### Teste $T$ para amostras pareadas

- Calcula-se a **estatística de teste**, baseada na distância entre a média das diferenças ( $\bar{d}$ ) e zero:

$$T_p = \frac{\bar{d} - 0}{s_d / \sqrt{n}} = \frac{\bar{d}}{s_d / \sqrt{n}}$$

- A **regra** do teste é rejeitar  $H_0$  se:

$$|T_p| \geq t_{n-1; \alpha}$$

em que  $t_{n-1; \alpha}$  é o percentil de ordem  $(1-\alpha/2)$  da distribuição  $t$ , com  $n-1$  graus de liberdade (Tabela A5).

## 6.6 Resposta contínua: amostras pareadas (cont.)

### Exemplo 6.12: Programa para redução do nível de colesterol

A Tabela 6.17 mostra os níveis de colesterol de 12 participantes no início e no final de um programa para avaliar a *efetividade* de uma dieta combinada com um programa de exercícios físicos na redução do nível de colesterol. Verificar se foi efetivo o programa, com significância de 5%.

Participante	Programa		Diferença	Desvio	Desvio ao quadrado
	Início ( $x_{1i}$ )	Final ( $x_{2i}$ )	$d = x_{1i} - x_{2i}$	$d - \bar{d}$	$(d - \bar{d})^2$
1	201	200	1	-19	367,36
2	231	236	-5	-25	633,36
3	221	216	5	-15	230,03
4	260	233	27	7	46,69
5	228	224	4	-16	261,36
6	237	216	21	1	0,69
7	326	296	30	10	96,69
8	235	195	40	20	393,36
9	240	207	33	13	164,69
10	267	247	20	0	0,03
11	284	210	74	54	2898,03
12	201	209	-8	-28	793,36
Soma	2931	2689	242	0	5885,67

**Tabela 6.17:** Níveis de colesterol no início e no final do programa

## 6.6 Resposta contínua: amostras pareadas (cont.)

---

### Exemplo 6.12: Programa para redução do nível de colesterol (cont.)

- As médias *antes* e *depois* foram, respectivamente,  $\bar{x}_1 = 2931/12 = 244,25$  e  $\bar{x}_2 = 2689/12 = 224,08$ ;
- A *diferença* entre as médias foi  $\bar{d} = 244,25 - 224,08 \approx 20,17$ ;
- O *desvio-padrão* das diferenças foi  $s_d = \sqrt{5.885,67/(12-1)} \approx 23,13$ ;
- A *estatística de teste*  $T_p$  é:

$$T_p = \frac{20,17}{23,13/\sqrt{12}} \cong 3,02$$

## 6.6 Resposta contínua: amostras pareadas (cont.)

### Exemplo 6.12: Programa para redução do nível de colesterol (cont.)

- Assumindo-se um  $\alpha = 0,05$  (5%), **rejeita-se**  $H_0$ , pois tem-se que  $|T_p| = |3,02| > t_{n-1;\alpha} = t_{11;0,05} = 2,201$  (Tabela A5), e conclui-se que o programa altera (reduz) o colesterol;

Tabela A5: Distribuição  $t$  de Student :  $\Pr(X \leq -x) + \Pr(X \geq x)$

Graus de liberdade	$\Pr(X \leq -x) + \Pr(X \geq x)$						
	0,50	0,40	0,20	0,10	0,05	0,02	0,01
1	1,000	1,376	3,078	6,314	12,706	31,821	63,657
2	0,817	1,061	1,886	2,920	4,303	6,965	9,925
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
10	0,700	0,879	1,372	1,812	2,228	2,764	3,169
11	0,697	0,876	1,363	1,796	2,201	2,718	3,106
12	0,695	0,873	1,356	1,782	2,179	2,681	3,055

- No próximo capítulo será visto como **quantificar** essa redução.

## 6.7 Testes não-paramétricos

---

- Os testes ditos *paramétricos*, apresentados nas Seções 6.5 e 6.6, foram derivados para variáveis contínuas com *distribuição gaussiana*;
- Os testes *não-paramétricos* são apropriados para a comparação de dois grupos, para dados com *distribuição desconhecida*;
- Os seguintes testes não-paramétricos são bem populares para variáveis contínuas:
  - Teste de Mann-Whitney, para amostras independentes;
  - Teste de Wilcoxon, para amostras pareadas.

# 6.7 Testes não-paramétricos (cont.)

## Exemplo 6.13: Comparação da tianeptina com placebo (cont.)

Para os dados do Exemplo 6.9, apresentado na Tabela 6.14, pode-se comparar os resultados do grupo que recebeu tianeptina com o que recebeu placebo através do teste de Mann-Witney, que *rejeita*  $H_0$ , ao nível de 5%.

**Tabela 6.14:** Escore final na MADRS de pacientes dos dois grupos admitidos em Belo Horizonte

Grupo	Escore							
Placebo	6	33	21	26	10	29	33	29
	37	15	2	21	7	26	13	
Tianeptina	10	8	17	4	17	14	9	4
	21	3	7	10	29	13	14	2

```
# Carregue os dados:
placebo<-c(6,33,21,26,10,29,33,29,37,15,2,21,7,26,13)
tianeptina<-c(10,8,17,4,17,14,9,4,21,3,7,10,29,13,14,2)
# Rode o teste de Mann-Whitney, para amostras independentes
wilcox.test(placebo,tianeptina,paired=FALSE)
Wilcoxon rank sum test with continuity correction
data: placebo and tianeptina W = 176.5, p-value = 0.02655 (< 0,05)
```

# 6.7 Testes não-paramétricos (cont.)

## Exemplo 6.14: Evolução do tratamento com tianeptina

A Tabela 6.19 mostra os escores dos pacientes do grupo tianeptina, no primeiro,  $x_{1i}$ , e no último dia,  $x_{4i}$ . Como o escore MADRS é uma medida ordinal, o uso de teste não-paramétrico é mais apropriado. O teste *rejeita*  $H_0$  ao nível de 5% (valor-p < 0,05).

**Tabela 6.19:** Escores dos (*mesmos*) pacientes do grupo tianeptina no primeiro,  $x_{1i}$ , e no último dia,  $x_{4i}$

Nº	$x_{1i}$	$x_{4i}$	Nº	$x_{1i}$	$x_{4i}$
1	24	6	9	35	27
2	46	33	10	30	15
3	26	21	11	38	2
4	44	26	12	38	21
5	27	10	13	31	7
6	34	29	14	27	*
7	33	33	15	34	*
8	25	29	16	32	26

```
# Carregue os dados:
primeiroDia<-c(24,46,26,44,27,34,33,25,35,30,38,38,31,32)
ultimoDia<- c( 6,33,21,26,10,29,33,29,37,15, 2,21, 7,26)
# Rode o teste de Wilcoxon, para amostras dependentes
wilcox.test(primeiroDia,ultimoDia,paired=TRUE)
Wilcoxon signed rank test with continuity correction
data: primeiroDia and ultimoDia
V = 88, p-value = 0.003305 (< 0,05)
```