

# ME414 - Estatística para Experimentalistas

Parte 19

Inferência para duas populações: intervalo de confiança para duas médias

**População 1:** Coletamos uma amostra aleatória  $X_1, X_2, \ldots, X_n$  de uma população com média  $\mu_1$  e a variância  $\sigma_1^2$  e usamos  $\bar{X}$  para estimar  $\mu_1$ .

**População 2:** Coletamos uma amostra aleatória  $Y_1,Y_2,\ldots,Y_m$  de uma população com média  $\mu_2$  e a variância  $\sigma_2^2$  e usamos  $\bar{Y}$  para estimar  $\mu_2$ .

A população 1 é independente da população 2.

#### Condições:

- 1. As populações 1 e 2 são aproximadamente normais ou
- 2. Os tamanhos amostrais n e m são suficientemente grandes.

Se pelo menos uma das condições acima é satisfeita, temos:

$$\bar{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n}\right)$$
 e  $\bar{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{m}\right)$ 



#### Caso 1: Variâncias diferentes e conhecidas

Assumindo que as duas amostras  $X_1, \ldots, X_n$  e  $Y_1, \ldots, Y_m$  são independentes com  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$  conhecidas, temos:

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}\right)$$

E daí,

$$Z = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \sim N(0, 1)$$



Do resultando anterior, similar com o que fizemos para uma média, podemos construir um IC de  $100(1-\alpha)\%$  para  $\mu_1-\mu_2$  da seguinte forma:

$$P(-z_{\alpha/2} \le Z \le z_{\alpha/2}) = P\left(-z_{\alpha/2} \le \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \le z_{\alpha/2}\right) = 1 - \alpha$$

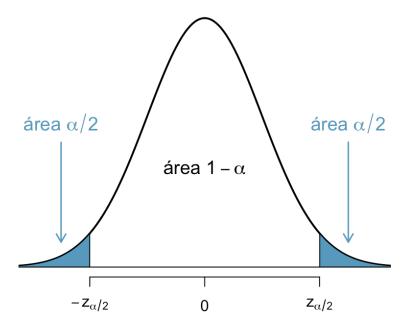
Portanto, um IC de  $100(1-\alpha)\%$  para  $\mu_1-\mu_2$  é dado por:

$$IC(\mu_1 - \mu_2, 1 - \alpha) = (\bar{x} - \bar{y}) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}$$



#### Relembrando: Como encontrar $z_{\alpha/2}$

$$P(|Z| \le z_{\alpha/2}) = P(-z_{\alpha/2} \le Z \le z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$$



Procure na tabela o valor de z tal que a probabilidade acumulada até o valor de z, isto é  $P(Z \le z) = \Phi(z)$ , seja  $1 - \alpha/2$ .



#### Caso 2: Variâncias iguais e conhecidas

Considere o caso particular em que as variâncias são conhecidas e idênticas, isto é,  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ .

Então,

$$Z = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}} \sim N(0, 1)$$

E um IC de  $100(1-\alpha)\%$  para  $\mu_1 - \mu_2$  é dado por:

$$IC(\mu_1 - \mu_2, 1 - \alpha) = (\bar{x} - \bar{y}) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}$$



#### Caso 3: Variâncias iguais e desconhecidas

E se as variâncias das duas populações são idênticas porém desconhecidas, isto é,  $\sigma_1^2=\sigma_2^2=\sigma^2$ ,  $\sigma^2$  desconhecida?

Assim como no caso de uma média com variância desconhecida, usamos uma estimativa de  $\sigma^2$  e a distribuição normal é substituída pela distribuição t.

No caso de duas populações, o estimador da variância  $\sigma^2$  é a combinação das variâncias amostrais de cada população, ou seja,

$$S_p^2 = \frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2},$$

sendo  $S_i^2$  é a variância amostral da população i.



Então temos: 
$$T = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{S_p^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}} \sim t_{n+m-2}$$

E um IC de  $100(1-\alpha)\%$  para  $\mu_1 - \mu_2$  é dado por:

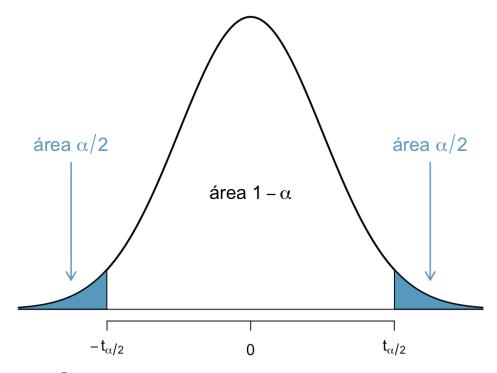
$$IC(\mu_1 - \mu_2, 1 - \alpha) = (\bar{x} - \bar{y}) \pm t_{n+m-2,\alpha/2} \sqrt{S_p^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}$$

**Observação:** Se n e m são pequenos, as duas amostras devem vir de populações aproximadamente normais. Se n e m são grandes, então a distribuição t com n+m-2 graus de liberdade aproxima-se de uma normal.



## Relembrando: Como encontrar $t_{\nu,\alpha/2}$

$$P(-t_{\nu,\alpha/2} < T < t_{\nu,\alpha/2}) = 1 - \alpha$$



Nesse caso,  $\nu=n+m-2$  e os valores da distribuição t encontram-se tabelados.



#### Resumindo:

Variâncias	Margem de Erro	$IC(\mu_1 - \mu_2, 1 - \alpha)$
Diferentes e conhecidas ( $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ )	$z_{\alpha/2}\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n}+\frac{\sigma_2^2}{m}}$	$(\bar{x} - \bar{y}) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}$
Iguais e conhecidas ( $\sigma_1^2=\sigma_2^2=\sigma^2$ )	$z_{\alpha/2}\sqrt{\sigma^2\left(\frac{1}{n}+\frac{1}{m}\right)}$	$(\bar{x} - \bar{y}) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}$
Iguais e desconhecidas ( $\sigma_1^2=\sigma_2^2=\sigma^2$ )	$t_{n+m-2,\alpha/2}\sqrt{s_p^2\left(\frac{1}{n}+\frac{1}{m}\right)}$	$(\bar{x} - \bar{y}) \pm t_{n+m-2,\alpha/2} \sqrt{s_p^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}$



Suspeita-se que o tempo de incubação do vírus 1 é maior que o do vírus 2.

Realizaram um estudo de controle e os tempos de incubação (em meses) desses dois vírus foram registrados.

#### Sabe-se que:

- · O tempo de incubação do vírus 1 segue uma distribuição normal com média  $\mu_1$  e desvio padrão  $\sigma_1=\sqrt{2}$ .
- · O tempo de incubação do vírus 2 segue uma distribuição normal com média  $\mu_2$  e desvio padrão  $\sigma_2=1$ .
- · Os tempos de incubação de ambos os vírus são considerados independentes.

Construa um IC de 95% para a diferença do tempo médio de incubação entre os vírus, isto é,  $\mu_1 - \mu_2$ .



Os tempos de incubação (em meses) registrados foram:

X: tempo de incubação do vírus 1 (20 observações)

```
## [1] 4.56 3.72 3.45 2.86 4.03 4.08 6.56 4.31 0.42 5.56 5.92 2.65 4.54 4.04 4.23 ## [16] 6.24 6.16 5.46 3.22 2.28
```

Y: tempo de incubação do vírus 2 (22 observações)

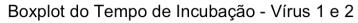
```
## [1] 2.44 1.49 2.68 2.60 1.51 1.60 1.47 3.70 2.22 1.78 2.36 1.56 2.98 3.33 2.22 ## [16] 0.58 2.26 2.26 1.92 0.50 1.17 1.70
```

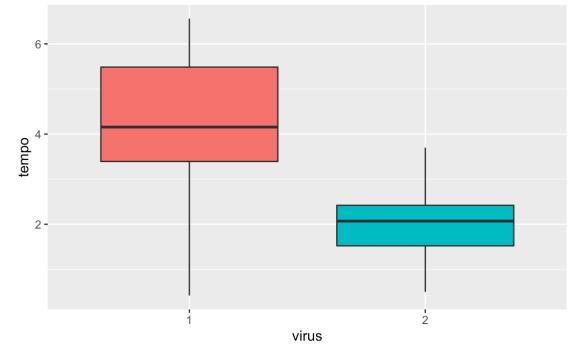
Pelo enunciado, as duas populações são normais e as variâncias são diferentes mas conhecidas:  $\sigma_1^2=2$  e  $\sigma_2^2=1$ .

Além disso, n = 20 e m = 22.



Calculamos as médias amostrais das duas populações:  $\bar{x}=4.21$  e  $\bar{y}=2.02$ .







Portanto, um Intervalo de 95% de confiança para  $\mu_1 - \mu_2$  é dado por:

$$IC(\mu_1 - \mu_2, 0.95) = (\bar{x} - \bar{y}) \pm z_{0.025} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}$$

$$= (4.21 - 2.02) \pm 1.96 \sqrt{\frac{2}{20} + \frac{1}{22}}$$

$$= 2.19 \pm 1.96 \times 0.38$$

$$= 2.19 \pm 0.75$$

$$= [1.44; 2.94]$$

**Interpretação:** Com grau de confiança igual a 95%, estimamos que a diferença entre o tempo médio de incubação do vírus 1 para o vírus 2 está entre 1.44 e 2.94 meses.



Dois tipos diferentes de tecido devem ser comparados. Uma máquina de testes *Martindale* pode comparar duas amostras ao mesmo tempo. Os pesos (em miligramas) para sete experimentos foram:

Tecido	1	2	3	4	5	6	7
A	36	26	31	38	28	20	37
В	39	27	35	42	31	39	22

Construa um IC de 95% para a diferença entre os pesos médios dos tecidos. Admita que a variância é a mesma, e igual a 49.

Quais outras suposições são necessárias para que o IC seja válido?

Adaptado de: Profa. Nancy Garcia, Notas de aula.



Os tecidos do tipo A tem uma média amostral igual a  $\bar{x}_A = 30.86$ . Já os tecidos do tipo B têm média amostral de  $\bar{x}_B = 33.57$ .

A variância populacional é igual a 49, enquanto as variâncias amostrais são 44.14 e 52.62, respectivamente.

**Suposições:** Como os tamanhos amostrais n=m=7 são pequenos, devemos assumir os pesos dos tecidos dos dois tipos são normalmente distribuídos ou seja,  $X_A \sim N(\mu_A, \sigma^2)$  e  $X_B \sim N(\mu_B, \sigma^2)$ . Além disso são independentes e com variâncias iguais.



Assumindo que as variâncias são iguais e **conhecidas** ( $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = 49$ ), um IC de 95% para  $\mu_A - \mu_B$  é dado por:

$$IC(\mu_A - \mu_B, 0.95) = (\bar{x}_A - \bar{x}_B) \pm z_{0.025} \sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}$$

$$= (30.86 - 33.57) \pm 1.96 \sqrt{49 \left(\frac{1}{7} + \frac{1}{7}\right)}$$

$$= -2.71 \pm 1.96 \times 3.74$$

$$= -2.71 \pm 7.33$$

$$= [-10.04; 4.62]$$

Portanto, com um grau de confiança de 95%, estimamos que a diferença entre os pesos médios dos tecidos do tipo A e tipo B está entre -10.04 e 4.62mg.



Vamos assumir agora que a variância populacional não fosse conhecida.

Assumindo ainda que as variâncias são iguais mas desconhecidas, vamos então estimar a variância amostral combinada.

Sabendo que 
$$s_1^2 = 44.14$$
,  $s_2^2 = 52.62$  e  $n = m = 7$  temos:

$$s_p^2 = \frac{(n-1)s_1^2 + (m-1)s_2^2}{n+m-2}$$

$$= \frac{(7-1)44.14 + (7-1)52.62}{7+7-2}$$

$$= 48.38$$



Nesse caso, um IC de 95% para  $\mu_A - \mu_B$  é dado por:

$$IC(\mu_A - \mu_B, 0.95) = (\bar{x}_A - \bar{x}_B) \pm t_{n+m-2,0.025} \sqrt{s_p^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}$$

$$= (30.86 - 33.57) \pm 2.18 \sqrt{48.38 \left(\frac{1}{7} + \frac{1}{7}\right)}$$

$$= -2.71 \pm 2.18 \times 3.72$$

$$= -2.71 \pm 8.11$$

$$= [-10.82; 5.4]$$

Portanto, com um grau de confiança de 95%, estimamos que a diferença entre os pesos médios dos tecidos do tipo A e tipo B está entre -10.82 e 5.4mg.

Note que a margem de erro desse IC é maior que o caso anterior.



### Exemplo: Tempo de Adaptação

Num estudo comparativo do tempo médio de adaptação (em anos), uma amostra aleatória, de 50 homens e 50 mulheres de um grande complexo industrial, produziu os seguintes resultados:

Estatística	Homens	Mulheres
Média	3.2	3.7
Desvio Padrão	0.8	0.9

Construa um IC de 95% para a diferença entre o tempo médio de adaptação para homens e mulheres.

Fonte: Adaptado de Morettin & Bussab, Estatística Básica  $5^a$  edição, pág 365.



### Exemplo: Tempo de Adaptação

Veja que não sabemos a variância populacional, mas temos os desvios padrão amostrais e estes são bem próximos. Então iremos assumir que as variâncias são iguais porém desconhecidas.

Nesse caso, vamos então estimar a variância amostral combinada.

Sabendo que  $s_H = 0.8$ ,  $s_M = 0.9$  e n = m = 50 temos:

$$s_p^2 = \frac{(n-1)s_H^2 + (m-1)s_M^2}{n+m-2}$$

$$= \frac{(50-1)(0.8)^2 + (50-1)(0.9)^2}{50+50-2}$$

$$= 0.73$$



### Exemplo: Tempo de Adaptação

Nesse caso, um IC de 95% para  $\mu_H - \mu_M$  é dado por:

$$IC(\mu_H - \mu_M, 0.95) = (\bar{x}_H - \bar{x}_M) \pm t_{n+m-2,0.025} \sqrt{s_p^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}$$

$$= (3.2 - 3.7) \pm 1.98 \sqrt{0.73 \left(\frac{1}{50} + \frac{1}{50}\right)}$$

$$= -0.5 \pm 1.98 \times 0.17$$

$$= -0.5 \pm 0.34$$

$$= [-0.84; -0.16]$$

Com um grau de confiança de 95%, estimamos que a diferença entre os tempos médios de adaptação entre homens e mulheres está entre -0.84 e -0.16 anos, ou seja, aproximadamente entre 2 e 10 meses a mais para as mulheres.



### Intervalo de Confiança para Duas Proporções

Considere  $X_1, \ldots, X_{n_1}$  e  $Y_1, \ldots, Y_{n_2}$  duas amostras independentes de ensaios de Bernoulli tal que  $X \sim b(p_1)$  e  $Y \sim b(p_2)$ , com probabilidade  $p_1$  e  $p_2$  de apresentarem uma certa característica.

Queremos encontrar um IC de confiança para a diferença entre as proporções  $p_1$  e  $p_2$ , ou seja, um IC para  $p_1-p_2$ .

Em aulas anteriores vimos que:

$$\hat{p}_1 \sim N\left(p_1, \frac{p_1(1-p_1)}{n_1}\right)$$
 e  $\hat{p}_2 \sim N\left(p_2, \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}\right)$ 

Como as variâncias de  $\hat{p}_1$  e  $\hat{p}_2$  dependem de  $p_1$  e  $p_2$  e, portanto, não são conhecidas, iremos usar uma estimativa dessas variâncias.



#### Intervalo de Confiança para Duas Proporções

Ou seja,

$$\hat{p}_1 \sim N\left(p_1, \frac{\hat{p}_1(1-\hat{p}_1)}{n_1}\right)$$
 e  $\hat{p}_2 \sim N\left(p_2, \frac{\hat{p}_2(1-\hat{p}_2)}{n_2}\right)$ 

**Condições:** Todas as quantidades  $n_1\hat{p}_1$ ,  $n_1(1-\hat{p}_1)$ ,  $n_2\hat{p}_2$  e  $n_2(1-\hat{p}_2)$  devem ser pelo menos igual a 10 para que a aproximação pela normal seja válida.

Então,

$$Z = \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1 - \hat{p}_2)}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$



### Intervalo de Confiança para Duas Proporções

Similar com o que fizemos para uma proporção, podemos então construir um IC de  $100(1-\alpha)\%$  para  $p_1-p_2$  da seguinte forma:

$$P(-z_{\alpha/2} \le Z \le z_{\alpha/2}) = P\left(-z_{\alpha/2} \le \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1 - \hat{p}_2)}{n_2}}} \le z_{\alpha/2}\right) = 1 - \alpha$$

Então, um IC de  $100(1-\alpha)\%$  para  $p_1-p_2$  é dado por:

$$IC(p_1 - p_2, 1 - \alpha) = (\hat{p}_1 - \hat{p}_2) \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}_1(1 - \hat{p}_1)}{n_1} + \frac{\hat{p}_2(1 - \hat{p}_2)}{n_2}}$$



#### Exemplo: Embalagens de Sabonetes

Para o lançamento da nova embalagem de um sabonete a divisão de criação estuda duas propostas:

- · A: amarela com letras vermelhas ou
- · B: preta com letras douradas

Eles acreditam que a proposta A chama mais a atenção que B.

Realizaram uma pesquisa em dois supermercados "semelhantes" e perguntaram para um total de 1000 clientes se eles haviam notado a embalagem e então pediram para descrevê-la. Os resultados estão na tabela seguir.



#### Exemplo: Embalagens de Sabonetes

Proposta	Notaram	Não Notaram	Total
A	168	232	400
В	180	420	600
Total	348	652	1000

- · Seja  $p_A$  a proporção de pessoas que notaram a proposta A e  $p_B$  a proporção de pessoas que notaram a proposta B.
- Encontre um IC de 95% para  $p_A p_B$ .
- · Usando os dados da tabela:

$$\hat{p}_A = \frac{168}{400} = 0.42$$
 e  $\hat{p}_B = \frac{180}{600} = 0.3$ 



#### Exemplo: Embalagens de Sabonetes

Veja que as condições são satisfeitas.

Então um IC de 95% para  $p_A - p_B$  é dado por:

$$IC(p_A - p_B, 0.95) = (\hat{p}_A - \hat{p}_B) \pm z_{0.025} \sqrt{\frac{\hat{p}_A(1 - \hat{p}_A)}{n_A} + \frac{\hat{p}_B(1 - \hat{p}_B)}{n_B}}$$

$$= (0.42 - 0.3) \pm 1.96 \sqrt{\frac{0.42(0.58)}{400} + \frac{0.3(0.7)}{600}}$$

$$= 0.12 \pm 1.96 \times 0.031$$

$$= 0.12 \pm 0.061$$

$$= [0.059; 0.181]$$

Portanto, com um grau de confiança de 95%, estimamos que a diferença entre as proporções  $p_A$  e  $p_B$  está entre 0.059 e 0.181.



### Exemplo: Ensaio Clínico

Um ensaio clínico é realizado para avaliar um novo tipo de tratamento contra uma doença e comparar os resultados com aqueles obtidos usando o tratamento tradicional.

- Dos 50 pacientes tratados com o tratamento novo, 36 se curaram.
- Dos 45 pacientes tratados com o tratamento antigo, 29 se curaram.



Seja  $p_1$  a proporção de curados com o tratamento novo e  $p_2$  a proporção de curados com o tratamento antigo.

Encontre um IC de 99% para  $p_1 - p_2$ .



### Exemplo: Ensaio Clínico

A proporção de curados pelos tratamentos novo e antigo são, respectivamente:

$$\hat{p}_1 = \frac{36}{50} = 0.72$$
 e  $\hat{p}_2 = \frac{29}{45} = 0.64$ 



Então um IC de 99% para  $p_1 - p_2$  é dado por:

$$IC(p_1 - p_2, 0.99) = (0.72 - 0.64) \pm z_{0.005} \sqrt{\frac{0.72(0.28)}{50} + \frac{0.64(0.36)}{45}}$$
  
=  $0.08 \pm 2.58 \times 0.096$   
=  $0.08 \pm 0.25$   
=  $[-0.17; 0.33]$ 

Portanto, com um grau de confiança de 99%, estimamos que a diferença entre as proporções de curados pelos tratamentos novo e antigo está entre -0.17 e 0.33.



#### Leituras

- · Ross: capítulo 10.
- OpenIntro: seção 5.3.1. e 6.2.2
- · Magalhães: capítulo 9.

#### Slides produzidos pelos professores:

- · Samara Kiihl
- · Tatiana Benaglia
- Larissa Matos
- · Benilton Carvalho

