

## Comparação de Duas Populações: Amostras Independentes

duas amostras independentes,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  e  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$ , de duas populações Normais  $P_1$  e  $P_2$ , respectivamente.

Aqui,  $P_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$  e  $P_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ .

Queremos testar a hipótese (13.1), que aqui fica escrita na forma

$$H_0: \mu_1 = \mu_2.$$

Na situação da Figura 13.2 (c), a alternativa adequada é

$$H_1: \mu_2 > \mu_1,$$

mas supondo as variâncias iguais. Se estivermos apenas interessados em verificar se existe diferença entre as médias das duas populações, não importando a direção, então a alternativa adequada será

$$H_1: \mu_1 \neq \mu_2.$$

Para cada amostra calculamos os estimadores da média e da variância:

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \quad S_1^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2;$$

$$\bar{Y} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m Y_i, \quad S_2^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2.$$

Sob a hipótese  $H_0$ , isto é,  $\mu_1 = \mu_2$ ,

$$E(\bar{X} - \bar{Y}) = 0, \quad (13.6)$$

$$\text{Var}(\bar{X} - \bar{Y}) = \text{Var}(\bar{X}) + \text{Var}(\bar{Y}) = \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}. \quad (13.7)$$

Como  $\bar{X} - \bar{Y}$  tem distribuição normal, se as variâncias fossem conhecidas, a estatística

$$Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\sigma_1^2/n + \sigma_2^2/m}} \quad (13.8)$$

teria distribuição normal padrão, *sob a hipótese nula*  $H_0$ , e poderia ser usada para testar  $H_0$  contra  $H_1$ . Contudo, nas situações de interesse prático, as variâncias não são conhecidas, devendo ser substituídas por estimativas convenientes.

#### (a) Mesma Variância, Desconhecida

Suponha que, ao testar a hipótese de igualdade de variâncias, esta não seja rejeitada, isto é,  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ , porém essa variância comum é desconhecida. Como  $S_1^2$  e  $S_2^2$  são dois estimadores não-viesados de  $\sigma^2$ , podemos combiná-los para obter um estimador comum

$$S_p^2 = \frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2}{n+m-2}, \quad (13.10)$$

que também é um estimador não-viesado de  $\sigma^2$ .

Pelo Teorema 7.1, a estatística

$$T = \frac{\frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sigma\sqrt{1/n + 1/m}}}{S_p/\sigma} = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{S_p\sqrt{1/n + 1/m}} \quad (13.12)$$

terá uma distribuição  $t$  de Student, com  $(n + m - 2)$  graus de liberdade, *sob a hipótese*  $H_0$ , isto é, se  $\mu_1 = \mu_2$ .

**Exemplo 13.4.** Duas técnicas de venda são aplicadas por dois grupos de vendedores: a técnica A, por 12 vendedores, e a técnica B, por 15 vendedores. Espera-se que a técnica B produza melhores resultados. No final de um mês, obtiveram-se os resultados da Tabela 13.1.

**Tabela 13.1:** Dados para duas técnicas de vendas.

Dados	Vendas	
	Técnica A	Técnica B
Média	68	76
Variância	50	52
Vendedores	12	15

Vamos testar, para o nível de significância de 5%, se há diferenças significativas entre as vendas resultantes das duas técnicas. Supondo que as vendas sejam normalmente distribuídas e usando o teste da seção 13.2, vemos que  $\sigma_A^2 = \sigma_B^2$ .

As hipóteses a serem testadas ficam

$$H_0: \mu_A = \mu_B$$

$$H_1: \mu_A < \mu_B.$$

Pelas suposições acima, podemos usar a estatística (13.12), com  $n = 12$ ,  $m = 15$  e  $S_p^2 = (11S_A^2 + 14S_B^2)/25$ . Da Tabela V obtemos RC = ]1,708, + ∞[.

Da Tabela 13.1 calculamos

$$s_p^2 = \frac{(11)(50) + (14)(52)}{25} = 51,12,$$

$$t_0 = \frac{76 - 68}{(7, 15) \sqrt{\frac{1}{12} + \frac{1}{15}}} = 2,89.$$

Como  $t_0 \in \text{RC}$ , rejeitamos  $H_0$ , ou seja, existe evidência de que a técnica B produz melhores resultados do que a técnica A.

Encontrada diferença entre os métodos, a continuação natural é construir um intervalo de confiança para a diferença  $\Delta = \mu_B - \mu_A$ . Do resultado (13.12) é fácil verificar que

$$\text{IC}(\Delta; \gamma) = (\bar{x}_0 - \bar{y}_0) \pm t_{\gamma} s_p \sqrt{1/n + 1/m}.$$

Para o nosso exemplo, com  $\gamma = 0,95$ , esse intervalo reduz-se a

$$\begin{aligned} \text{IC}(\Delta; 0,95) &= 8 \pm (2,06)(7,15) \sqrt{\frac{1}{12} + \frac{1}{15}} \\ &= 8 \pm 5,7 = ]2,3; 13,7[. \end{aligned}$$

### (b) Variâncias Desiguais, Desconhecidas

Quando a hipótese de igualdade de variâncias for rejeitada, devemos usar a estatística

$$T = \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{S_1^2/n + S_2^2/m}}. \quad (13.13)$$

Pode-se provar que, sob a veracidade de  $H_0$ , a v.a.  $T$  aproxima-se de uma distribuição  $t$  de Student, com o número de graus de liberdade dado aproximadamente por

$$v = \frac{(A + B)^2}{A^2/(n - 1) + B^2/(m - 1)}, \quad (13.14)$$

na qual

$$A = s_1^2/n, \quad B = s_2^2/m.$$

Como esse valor é geralmente fracionário, arredonde para o inteiro mais próximo para obter o número de graus de liberdade.

**Exemplo 13.5.** Queremos testar as resistências de dois tipos de vigas de aço, A e B. Tomando-se  $n = 15$  vigas do tipo A e  $m = 20$  vigas do tipo B, obtemos os valores na Tabela 13.2. Usando um teste  $F$  com nível  $\alpha = 10\%$  rejeitamos a hipótese de variâncias iguais.

**Tabela 13.2:** Médias e variâncias para dois tipos de vigas de aço.

Tipo	Média	Variância
A	70,5	81,6
B	84,3	210,8

Consideremos as hipóteses

$$H_0: \mu_A = \mu_B$$

$$H_1: \mu_A \neq \mu_B.$$

A estatística a ser usada é (13.13), com  $\nu = (261,15)/(2,26 + 5,85) = 32,2$ , logo tomamos  $\nu = 33$ . Com  $\alpha = 0,05$ , obtemos da Tabela V que  $RA = ]-2,0345; 2,0345[$ . Com os dados da Tabela 13.2, temos  $t_0 = (-13,8)/(4,02) = -3,43$ .

Como  $t_0 \in RC$ , rejeitamos  $H_0$ , ou seja, há evidências de que os dois tipos de vigas têm resistências médias diferentes.