

#### Universidade Federal do Paraná Campus Avançado de Jandaia do Sul Estatística

# Análise de Variância (ANOVA)

Dr. Landir Saviniec

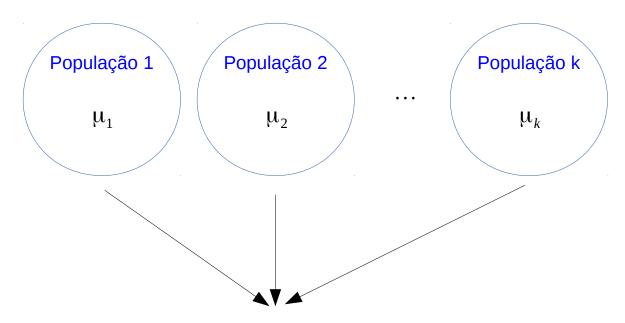
E-mail: landir.saviniec@gmail.com Homepage: github.com/lansaviniec

Novembro de 2018

# ANOVA de um fator: Cálculo para amostras de tamanhos iguais

#### Análise de variância

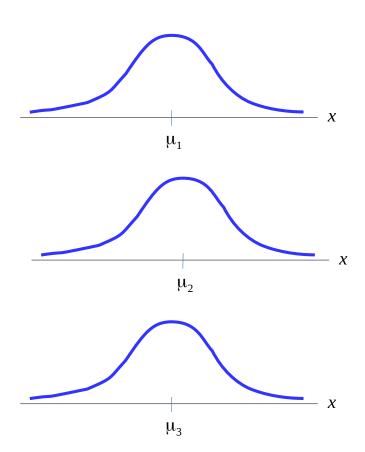
É um método para teste de igualdade de três ou mais médias populacionais através da análise das variâncias amostrais.



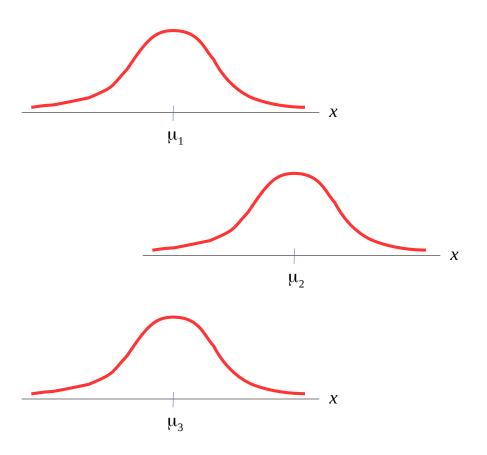
 $H_0: \mu_1 = \mu_2 = \cdots = \mu_k$  (as médias são todas iguais)

 $H_1$ : Pelo menos uma das médias é diferente das demais

Médias aproximadamente iguais



Pelo menos uma média difere das demais



#### **Um fator**

Usa-se apenas uma característica para comparar as populações.

**Exemplo:** Suponha as populações de pessoas de três países A, B e C. **Uma única característica (fator)** seria considerar apenas a **altura** das pessoas. **Duas características (fatores)** seria considerar **altura e peso** das pessoas.

### **Objetivo**

Testar se todas as médias populacionais são iguais ou se pelo menos uma difere das demais, de forma significativa.

### Requisitos

- 1) As populações devem ter distribuições que são aproximadamente normais. O método funciona bem, a não ser que as distribuições se afastem muito da normal.
- 2) As populações devem ter variâncias aproximadamente iguais.
- 3) As amostras devem ser amostras aleatórias simples e independentes.

### Estatística de teste utilizada

Calculamos a estatística de teste baseada na distribuição F:

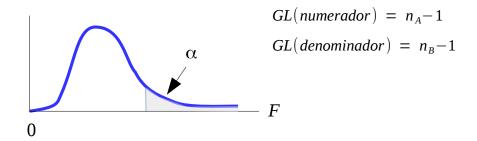
$$F = \frac{variância\ entre\ amostras}{variância\ dentro\ das\ amostras}$$

### Distribuição F

Se extrairmos amostras A e B aleatórias de uma mesma população e calcularmos o escore F abaixo:

$$F = \frac{s_A^2}{s_B^2} \quad , \quad com \ s_A^2 \ge s_B^2$$

Os valores de F seguem uma distribuição assimétrica à direita:



### Exemplo 1: com amostras de mesmo tamanho

#### Considere a população de dados {3, 4, 5, 6, 7, 8}:

Todas as amostras são da população dada

Amostra 1	Amostra 2	Amostra 3
7	6	4
3	5	7
6	5	6
6	8	7

$n_1 = 4$	$n_2 = 4$	$n_3 = 4$
$\bar{x}_1 = 5.5$	$\bar{x}_2 = 6.0$	$\bar{x}_3 = 6.0$
$s_1^2 = 3.0$	$s_2^2 = 2.0$	$s_3^2 = 2.0$

variância entre amostras:

$$s_{\bar{x}}^2 = 0.0833$$

$$n s_{\bar{v}}^2 = 4 (0.0833) = 0.3332$$

variância dentro das amostras:

$$s_p^2 = \frac{3.0 + 2.0 + 2.0}{3} = 2.3333$$

Estatística de teste F:

$$F = \frac{n \, s_{\bar{x}}^2}{s_p^2} = \frac{0.3332}{2.3333} = 0.1428$$

Uma das amostras não é da população dada

Amostra 1	Amostra 2	Amostra 3
17	6	4
13	5	7
16	5	6
16	8	7

$$n_1=4$$
  $n_2=4$   $n_3=4$   $\overline{x}_1=15.5$   $\overline{x}_2=6.0$   $\overline{x}_3=6.0$   $s_1^2=3.0$   $s_2^2=2.0$   $s_3^2=2.0$ 

variância entre amostras:

$$s_{\bar{v}}^2 = 30.0833$$

$$n s_{\bar{x}}^2 = 4 (30.0833) = 120.3332$$

variância dentro das amostras:

$$s_p^2 = \frac{3.0 + 2.0 + 2.0}{3} = 2.3333$$

Estatística de teste F:

$$F = \frac{n s_{\bar{x}}^2}{s_p^2} = \frac{120.3332}{2.3333} = 51.5721$$

### Exemplo 1: com amostras de mesmo tamanho

Considere a população de dados {3, 4, 5, 6, 7, 8}:

Todas as amostras são da população dada

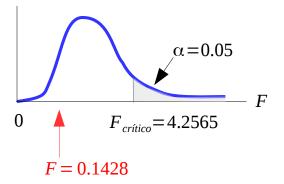
Amostra 1	Amostra 2	Amostra 3
7	6	4
3	5	7
6	5	6
6	8	7

k = 3 quantidade de amostras

n = 4 tamanho das amostras

$$GL(numerador) = k-1 = 3-1 = 2$$

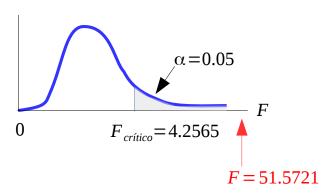
$$GL(denominador) = k(n-1) = 3(4-1) = 9$$



 $Aceita - se H_0$ . As amostras são de populações que tem as mesmas médias .

Uma das amostras não é da população dada

Amostra 1	Amostra 2	Amostra 3
17	6	4
13	5	7
16	5	6
16	8	7



Rejeita — se  $H_{0.}$  Pelo menos uma amostra é de uma população com média diferente das demais .

# De onde surgiu a fórmula para calcular a variância entre as amostras?

Pelo teorema do limite central, temos:

$$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \Rightarrow \sigma_{\bar{x}}^2 = \left(\frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)^2 \Rightarrow \sigma_{\bar{x}}^2 = \frac{\sigma^2}{n} \Rightarrow \sigma^2 = n \sigma_{\bar{x}}^2$$

Logo, a **variância entre amostras** ou variâncias das médias amostrais é dada por:

variância entre amostras =  $n s_{\bar{x}}^2$ 

Onde:

A variância populacional  $\sigma_{\bar{x}}^2$  e estimada pela variância das médias amostrais  $s_{\bar{x}}^2$ 

As amostras a seguir apresentam valores de compras de clientes de três lojas A, B e C de uma mesma rede de lojas.

A: 350, 380, 450, 500, 555, 540, 590, 602, 620, 630 B: 520, 405, 540, 580, 610, 650, 555, 590, 645, 615

C: 800, 750, 770, 830, 850, 860, 790, 775, 815, 845

Aplique a ANOVA com nível de significância de 5% para verificar se o gasto médio por compra é o mesmo nas três lojas.

$$\alpha = 0.05$$
  $n=10$ 
 $\bar{x}_A = 521.7$   $s_A^2 = 9902.23$ 
 $\bar{x}_B = 571.0$   $s_B^2 = 5221.11$ 
 $\bar{x}_C = 808.5$   $s_C^2 = 1405.83$ 

Passo 1: Formulamos as hipóteses nula e alternativa:

 $H_0: \mu_A = \mu_B = \mu_C$  (as médias são todas iguais)

 $H_1$ : Pelo menos uma das médias é diferente das demais

#### Passo 2: Calculamos a estatística de teste para os dados amostrais:

variância entre amostras:

$$s_{\bar{x}}^2 = 23515.16$$
  
 $n s_{\bar{x}}^2 = 10 (23515.16) = 235151.6$ 

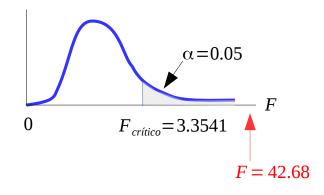
variância dentro das amostras:

$$s_p^2 = \frac{9902.23 + 5221.11 + 1405.83}{3} = 5509.73$$

*Estatística de teste F* :

$$F = \frac{n \, s_{\bar{x}}^2}{s_p^2} = \frac{235151.6}{5509.73} = 42.68$$

#### Passo 3: Analisamos os valores críticos na distribuição F:



k=3 quantidade de amostras n=10 tamanho das amostras GL(numerador) = k-1 = 3-1 = 2GL(denominador) = k(n-1) = 3(10-1) = 27

Passo 4: Decidimos se aceitamos ou rejeitamos a hipótese nula:

Como a estatística de teste caiu na região de rejeição, rejeitamos a hipótese nula. Logo, há evidências de que em pelo menos uma das lojas o gasto médio por compra é diferente das demais.

# ANOVA de um fator: Cálculo para amostras de tamanhos diferentes

#### Estatística de teste utilizada

Calculamos a estatística de teste baseada na distribuição F:

$$F = \frac{vari\hat{a}ncia\ entre\ amostras}{vari\hat{a}ncia\ dentro\ das\ amostras} = \frac{\left[\frac{\sum n_i (\bar{x}_i - \bar{\bar{x}})^2}{k-1}\right]}{\left[\frac{\sum (n_i - 1)\ s_i^2}{\sum (n_i - 1)}\right]} \qquad \frac{GL(numerador) = k-1}{GL(denominador) = \sum (n_i - 1)}$$

Obs: neste caso os tamanhos da amostras são levados em consideração, para que amostras maiores tenham mais peso.

#### Onde:

 $\bar{x}$ : média de todas os valores amostrais combinados

k : número de médias populacionais sendo comparadas

*n*<sub>i</sub> : tamanho da i — ésima amostra

 $\bar{x}_i$ : média da i — ésima amostra

 $s_i^2$ : variância da i — ésima amostra

Um carro de marca X e mesmo ano de fabricação foi cotado, a preço de mercado (em R\$), em três capitais diferentes, obtendo-se as seguintes amostras de preços:

Capital A: 30000, 32100, 29100, 28900, 30500, 33000, 33800

Capital B: 34200, 33100, 32000, 33000, 33800, 34500, 35000, 32800

Capital C: 35200, 34800, 34700, 33900, 35500, 35500

Aplique a ANOVA com nível de significância de 5% para verificar se o preço de mercado deste veículo é o mesmo nas três capitais.

```
\begin{array}{lll} k\!=\!3 & \alpha\!=\!0.05\\ \overline{x}\!=\!33114.29\\ n_A\!=\!7 & \overline{x}_A\!=\!31057.14 & s_A^2\!=\!3716190.48\\ n_B\!=\!8 & \overline{x}_B\!=\!33550.00 & s_B^2\!=\!994285.71\\ n_C\!=\!6 & \overline{x}_C\!=\!34933.33 & s_C^2\!=\!370666.67\\ \sum n_i(\overline{x}_i\!-\!\overline{x}_i)^2\!=\!29622857.14\!+\!1518775.51\!+\!19853605.44\!=\!50995238.1\\ \sum (n_i\!-\!1)s_i^2\!=\!22297142.86\!+\!6960000.00\!+\!1853333.33\!=\!31110476.19\\ \sum (n_i\!-\!1)\!=\!6\!+\!7\!+\!5\!=\!18 \end{array}
```

Passo 1: Formulamos as hipóteses nula e alternativa:

 $H_0: \mu_A = \mu_B = \mu_C$  (as médias são todas iguais)

 $H_1$ : Pelo menos uma das médias é diferente das demais

#### Passo 2: Calculamos a estatística de teste para os dados amostrais:

variância entre amostras:

$$\frac{\sum n_i (\bar{x}_i - \bar{\bar{x}})^2}{k - 1} = \frac{50995238.1}{3 - 1} = 25497619.05$$

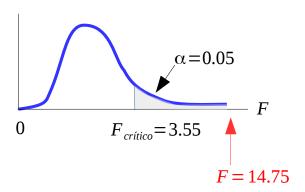
variância dentro das amostras :

$$\frac{\sum (n_i - 1) s_i^2}{\sum (n_i - 1)} = \frac{31110476.19}{18} = 1728359.79$$

Estatística de teste F:

$$F = \frac{variância\ entre\ amostras}{variância\ dentro\ das\ amostras} = \frac{25497619.05}{1728359.79} = 14.75$$

#### Passo 3: Analisamos os valores críticos na distribuição F:



$$GL(numerador) = k-1=3-1=2$$
  
 $GL(denominador) = \sum (n_i-1)=18$ 

#### Passo 4: Decidimos se aceitamos ou rejeitamos a hipótese nula:

Como a estatística de teste caiu na região de rejeição, rejeitamos a hipótese nula. Logo, há evidências de que em pelo menos uma das três capitais o preço de mercado do veículo X é diferente das demais.

# ANOVA de um fator: Encontrando pares de médias que diferem significativamente

### Método de SCHEFFÉ

A ANOVA testa a existência ou não de diferenças significativas entre k>2 médias populacionais. Mas, caso haja diferença, ela não identifica quais médias diferem das demais. Existem vários métodos para isso. Vamos usar o método de SCHEFFÉ.

Scheffé demonstrou que se duas médias  $\mu_i$  e  $\mu_j$  diferem significativamente , então :

$$|\bar{x}_i - \bar{x}_j| > \Delta \alpha$$

onde:

$$\Delta \alpha = \sqrt{QMR \left(\frac{1}{n_i} + \frac{1}{n_j}\right) (k-1) F_{k-1,N-k} (\alpha)}$$

*e* :

$$QMR = \frac{\sum (n_i - 1) s_i^2}{\sum (n_i - 1)}, \qquad N = \sum n_i$$

Determinando os pares de médias que diferem no exemplo 3:

$$N = \sum_{i} n_{i} = 7 + 8 + 6 = 21$$

$$QMR = 1728359.79$$

$$\Delta \alpha = \sqrt{QMR \left(\frac{1}{n_{i}} + \frac{1}{n_{j}}\right) (k - 1) F_{k-1, N-k}(\alpha)}$$

$$F_{k-1, N-k}(\alpha) = F_{2, 18}(0.05) = 3.55$$

Capitais	Δα	$ \bar{x}_i - \bar{x}_j $	Conclusão
AeB	1813.00	2492.86	Diferem
AeC	1948.92	3876.19	Diferem
ВеС	1891.86	1383.33	Não diferem

