

# Exercício de laboratorio 3

Contrastes

César A. Galvão - 19/0011572

2022-07-04

# Contents

<b>1</b>	<b>Questao 1</b>	<b>3</b>
1.1	Analise o experimento para avaliar se os funcionários diferem significativamente. Apresente o modelo, as hipóteses e a tabela da análise de variância. Use $\alpha = 0,05$ . . . . .	3
1.2	Considere que o funcionário 2 é novo na empresa e construa um conjunto de contrastes ortogonais a partir dessa informação. Apresente as hipóteses que serão testadas, as conclusões e a estatística de teste considerada. . . . .	4
1.3	Calcule a probabilidade do erro tipo 2 considerando que a diferença entre dois funcionários seja de 1 unidade . . . . .	5
1.4	Qual deve ser o número de repetições nesse experimento para que o erro seja menor que 5%? . . . . .	5
<b>2</b>	<b>Exercício de simulação</b>	<b>7</b>
<b>3</b>	<b>Anexo 1 - código</b>	<b>8</b>

## 1 Questao 1

Químico	% de álcool metílico		
I	84.99	84.04	84.38
II	85.15	85.13	84.88
III	84.72	84.48	85.16
IV	84.20	84.10	84.55

### 1.1 Analise o experimento para avaliar se os funcionários diferem significativamente. Apresente o modelo, as hipóteses e a tabela da análise de variância. Use $\alpha = 0,05$ .

A comparação das médias dos grupos será realizada mediante análise de variância. O modelo escolhido para tal é o modelo de efeitos, expresso na equação a seguir

$$y_{ij} = \mu + \tau_i + e_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, a; \quad j = 1, 2, \dots, n$$

em que  $\mu$  é a média geral,  $\tau_i$  é a média ou efeito dos grupos – cada químico sendo considerado um tratamento – e  $e_{ij}$  é o desvio do elemento. Os grupos são indexados por  $i$  e os indivíduos de cada grupo indexados por  $j$ .

As hipóteses do teste são as seguintes:

$$\begin{cases} H_0 : \tau_1 = \dots = \tau_a = 0, & (\text{O efeito de tratamento é nulo}) \\ H_1 : \exists \tau_i \neq 0 \end{cases}$$

que equivale dizer

$$\begin{cases} H_0 : \mu_1 = \dots = \mu_a \\ H_1 : \exists \mu_i \neq \mu_j, i \neq j. \end{cases}$$

Neste exercício, pressupõe-se normalidade dos dados – e consequentemente dos resíduos – e igualdade de variâncias. Não sendo necessário proceder com os testes diagnósticos, apresenta-se tabela de análise de variância a seguir:

Fonte de variação	g.l.	SQ	MQ	Estatística F	p-valor
chemist	3	1.0446	0.3482	3.2458	0.0813
Residuals	8	0.8582	0.1073	NA	NA

Considerando  $\alpha = 0,05$  não se rejeita a hipótese nula. Ou seja, não se pode dizer que há um químico cuja média de percentual de álcool metílico é diferente dos demais.

**1.2 Considere que o funcionário 2 é novo na empresa e construa um conjunto de contrastes ortogonais a partir dessa informação. Apresente as hipóteses que serão testadas, as conclusões e a estatística de teste considerada.**

Compararemos dois subgrupos, formados a partir do conjunto inicial de tratamentos, para realizar o teste de comparação de médias utilizando contrastes. A saber, compararemos a média das medidas do químico 2 com a média dos demais. Construímos os seguintes contrastes:

$$\Gamma_1 = \sum_{i=1}^a c_i \mu_i \quad \text{em que } \sum_{i=1}^4 c_i = 0; \text{ e } c_i = \left\{ -\frac{1}{3}, 1, -\frac{1}{3}, -\frac{1}{3} \right\} \quad (1)$$

Para a construção dos demais contrastes ortogonais, fazemos

$$\begin{aligned} \Gamma_2 &= \sum_{i=1}^3 c_i \mu_i \quad \longrightarrow c_i = \left\{ 1, 0, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \right\} \\ \Gamma_3 &= \sum_{i=1}^2 c_i \mu_i \quad \longrightarrow c_i = \{0, 0, 1, -1\} \end{aligned}$$

de modo que todos os  $c_i, i = 1, 2, 3$  são ortogonais entre si. Dessa forma, as hipóteses testadas são as seguintes:

$$\begin{aligned} \text{Contraste 1: } & \begin{cases} H_0 : \mu_2 = \frac{\mu_1 + \mu_3 + \mu_4}{3} \\ H_1 : \mu_2 \neq \frac{\mu_1 + \mu_3 + \mu_4}{3} \end{cases} \\ \text{Contraste 2: } & \begin{cases} H_0 : \mu_1 = \frac{\mu_3 + \mu_4}{2} \\ H_1 : \mu_1 \neq \frac{\mu_3 + \mu_4}{2} \end{cases} \text{ e} \\ \text{Contraste 3: } & \begin{cases} H_0 : \mu_3 = \mu_4 \\ H_1 : \mu_3 \neq \mu_4 \end{cases} \end{aligned}$$

A estatística de teste para a realização dos contrastes é definida conforme a expressão a seguir, em que QMRES é a soma de quadrados dos resíduos da ANOVA exposta anteriormente:

$$\frac{\left( \sum_{i=1}^n c_i \bar{y}_i \right)^2}{\sum_{i=1}^n c_i^2 \frac{\text{QMRES}}{n}} \sim F(1, an - a = 8) \quad (2)$$

Além disso, considera-se

$$\frac{\left( \sum_{i=1}^n c_i \bar{y}_i \right)^2}{\sum_{i=1}^n c_i^2} = \frac{\text{SQContraste}_i}{1(g.l.)} = \text{QMContraste}_i \quad (3)$$

tal que, se os contrastes forem calculados da forma correta, a soma dos quadrados médios dos contrastes deve ser igual ao quadrado médio dos tratamentos.

As estatísticas são expostas na tabela de análise de variância a seguir, decomposta em seus contrastes.

Fonte de variação	g.l.	SQ	MQ	Estatística F	p-valor
chemist	3	1.0446	0.3482	3.2458	0.0813
C1	1	0.2187	0.2187	6.1161	0.0385
C2	1	0.0028	0.0028	0.0788	0.7861
C3	1	0.1267	0.1267	3.5425	0.0966
Residuals	8	0.8582	0.1073	NA	NA

De fato, sob  $\alpha = 0,05$ , só se pode rejeitar a hipótese nula sob o Contraste 1. Isso significa que, se o químico 2 for comparado aos demais químicos, sua média de concentração de álcool é estatisticamente diferente. Além disso, é possível verificar que a soma dos quadrados médios dos contrastes equivale ao quadrado médio dos tratamentos, o que confere validade aos cálculos.

### 1.3 Calcule a probabilidade do erro tipo 2 considerando que a diferença entre dois funcionários seja de 1 unidade

Desejamos calcular  $\beta(\tau_1 = 0.5, \tau_2 = -0.5, \tau_3 = 0, \tau_4 = 0)$ . Para isso, utilizaremos  $n = 3$ ,  $\alpha = 0,05$  e  $\sigma^2 = \frac{QMRES}{n}$ . A probabilidade será calculada da seguinte forma:

$$P\left(F_{\text{obs}} < F_{\text{crit}} \mid \phi^2 = \frac{n}{a\sigma^2} \sum_{i=1}^4 \tau_i^2\right) \quad (4)$$

em que

$$\begin{aligned} \phi^2 &= \frac{n}{\frac{a \cdot QMRES}{n}} \sum_{i=1}^4 \tau_i^2 \\ &= \frac{n^2}{a \cdot QMRES} \sum_{i=1}^4 \tau_i^2 \end{aligned} \quad (5)$$

é o parâmetro de não-centralidade (pnc ou, em inglês, *npc*) da distribuição  $F$  e, sob  $H_0$ ,  $\phi^2 = 0$ .

O valor  $F_{\text{crit}} = F(\gamma = 0,95; gl_1 = 3; gl_2 = 8, \phi^2 = 0)$  é de 4.066. Considerando  $\phi^2 = 10.4871$ , obtém-se

$$\begin{aligned} P(F_{\text{obs}} < F_{\text{crit}} \mid \phi^2 \text{ sob } H_1) &= P(F_{\text{obs}} < 4,066 \mid \phi^2 = 10.487) \\ &= 0,446 \end{aligned}$$

### 1.4 Qual deve ser o número de repetições nesse experimento para que o erro seja menor que 5%?

Considerando os métodos de cálculo já utilizados, constroi-se a tabela a seguir:

n	$\phi^2$	$\phi$	g.l.	$F_{\text{crit}}$	$\beta$	Poder
3	10.49	3.24	8	4.07	0.45	0.55
4	18.64	4.32	12	3.49	0.12	0.88
5	29.13	5.40	16	3.24	0.01	0.99

Considerando os valores da tabela, para que o erro tipo II seja menor que 5% são necessários 5 repetições para cada tratamento nesse experimento.

## **2 Exercício de simulação**

### 3 Anexo 1 - código

```
#QUESTAO 1
chemist <- factor(c("I", "II", "III", "IV"))
medida <- factor(rep(c("x1", "x2", "x3"), each = 4))
pmeth <- c(84.99,85.15,84.72,84.20,
           84.04,85.13, 84.48, 84.10,
           84.38, 84.88, 85.16, 84.55)
dados <- data.frame(chemist, medida, pmeth)

n <- 3
a <- 4

tabela_aov <- aov(pmeth ~ chemist, dados)

# calculo do QMRES
qmres <- pull(tidy(tabela_aov)[2,4])

#vetores de contrastes
c1 <- c(-1/3, 1, -1/3, -1/3)
c2 <- c(1, 0, -1/2, -1/2)
c3 <- c(0,0,1,-1)

#medias dos tratamentos
medias <- tapply(pmeth, dados$chemist, mean)

#estatisticas de teste
statistic <- c( # (soma de ci bar(y).)^2 / soma(ci^2)*(qmres/n)
               ((sum(medias*c1))^2)/(sum(c1^2*qmres/n)),
               ((sum(medias*c2))^2)/(sum(c2^2*qmres/n)),
               ((sum(medias*c3))^2)/(sum(c3^2*qmres/n))
             )

#soma dos quadrados dos contrastes
sumsq <- c( # (soma de ci bar(y).)^2 / soma(ci^2)
           (sum(medias*c1)^2)/sum(c1^2),
           (sum(medias*c2)^2)/sum(c2^2),
           (sum(medias*c3)^2)/sum(c3^2)
         )

#pvalores dos contrastes
p.value <- c(
  1-pf(statistic, df1 = 1, df2 = a*n-a)
)

#tabela com informacoes dos contrastes para a aov
tabela_contrastes <- data.frame(
  term = c("C1", "C2", "C3"),
  df = 1,
  sumsq, meansq = sumsq, statistic, p.value
)
```



```

#aov discriminada
aov_contrastes <- bind_rows(
  tidy(tabela_aov)[1,],
  tabela_contrastes,
  tidy(tabela_aov)[2,]
)

# erro tipo II
tau <- c(.5, -.5, 0, 0)
phi2 <- (sum(tau^2)*n^2)/(a*qmres)
fcrit <- qf(0.95,a-1,a*n-a)
beta <- pf(fcrit, 3, 8, ncp = phi2)

erro_tipo2 <- data.frame(
  n = c(3:5)) %>%
  mutate(
    phi2 = round((sum(tau^2)*n^2)/(a*qmres),2),
    phi = round(sqrt(phi2),2),
    gl2 = a*n-a,
    fcrit = round(qf(0.95,a-1,gl2),2),
    beta = round(pf(fcrit, a-1, gl2, ncp = phi2),2),
    poder = 1-beta
  )

```