## trabalho 8

### higor lucas de Araujo Freitas

#### 2024-10-15

#### Enunciado

Em um estudo sobre hábitos alimentares, os pesquisadores investigaram seis dietas diferentes e seus efeitos sobre a perda de peso, com dois grupos principais de dietas: 1.**Dietas com Baixo Teor de Carboidratos:** - Dieta Cetogênica - Dieta Atkins - Dieta Paleo

2. Dietas com Baixo Teor de Gorduras: - Dieta Vegetariana - Dieta Mediterrânea - Dieta DASH

Cada dieta foi aplicada a 12 indivíduos, e a perda de peso (em kg) foi medida após 3 meses. O objetivo da análise é:

```
dados <- data.frame( Dieta = rep(c("Cetogenica", "Atkins", "Paleo", "Vegetariana", "Mediterranea", "DAS.

Perda_Peso = c(8.5, 7.9, 8.2, 9.0, 8.8, 8.6, 8.7, 9.1, 8.9, 9.2, 9.0, 9.3,
7.5, 7.8, 7.7, 8.1, 7.9, 7.6, 7.4, 7.5, 7.8, 7.7, 7.9, 7.6,
9.1, 9.2, 9.0, 9.3, 9.4, 9.1, 9.3, 9.2, 9.0, 9.4, 9.5, 9.1,
6.1, 6.3, 6.5, 6.7, 6.6, 6.4, 6.2, 6.8, 6.9, 6.5, 6.7, 6.6,
7.0, 7.2, 7.1, 7.5, 7.3, 7.4, 7.2, 7.1, 7.3, 7.5, 7.2, 7.4,
6.2, 6.0, 5.9, 6.1, 6.3, 6.1, 6.4, 6.5, 6.3, 6.4, 6.0, 6.2))
```

1. Verificar se as suposições de normalidade e homogeneidade de variância são atendidas.

```
# Definir a ordem dos fatores
dados$Dieta <- factor(dados$Dieta,</pre>
                                  levels = c("Cetogenica", "Atkins", "Paleo", "Vegetariana", "Mediterran
# Mostrar os níveis do fator
levels(dados$Dieta)
## [1] "Cetogenica"
                       "Atkins"
                                       "Paleo"
                                                      "Vegetariana"
                                                                      "Mediterranea"
## [6] "DASH"
# Ajustar o modelo ANOVA
anova_model <- aov(Perda_Peso ~ Dieta, data = dados)</pre>
# Obter os resíduos
residuos <- residuals(anova_model)
# Carregar a biblioteca para o teste Anderson-Darling
library(nortest)
# Teste de normalidade dos resíduos
```

```
ad_test <- ad.test(residuos)</pre>
# Se p-value > 0.05, podemos considerar que os dados seguem uma distribuição normal.
print(ad_test)
##
##
  Anderson-Darling normality test
## data: residuos
## A = 0.33647, p-value = 0.4979
# Carregar a biblioteca car para o teste de Levene
library(car)
## Carregando pacotes exigidos: carData
# Teste de Levene para homogeneidade de variância
homocedasticidade <- leveneTest(Perda_Peso ~ Dieta, data = dados)
# Se P-value > 0.05 indica que não rejeitamos a hipótese nula. Isso significaria que não há evidências
print(homocedasticidade)
## Levene's Test for Homogeneity of Variance (center = median)
        Df F value Pr(>F)
## group 5 2.7795 0.02442 *
##
        66
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
# Executar ANOVA
anova_summary <- summary(anova_model)</pre>
print(anova_summary)
##
              Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
## Dieta
               5 86.54
                         17.31
                                  289.8 <2e-16 ***
## Residuals
              66
                  3.94
                            0.06
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
# Definir os contrastes
# Definir os 5 contrastes
contraste1 <- c(1, 1, 1, -1, -1, -1) # Baixo Carboidrato vs Baixo Gordura
contraste2 <- c(2, -1, -1, 0, 0, 0) # Cetogênica vs Atkins e Paleo
contraste3 <- c(0, 0, 0, 2, -1, -1) # Vegetariana vs Mediterrânea e DASH
contraste4 <- c(0, 0, 0, 0, 1, -1) # Mediterrânea vs DASH
contraste5 \leftarrow c(1, 0, 0, -1, 0, 0)
                                      # Cetogênica vs Vegetariana
# Aplicar os contrastes ao modelo
contrasts(dados$Dieta) <- cbind(contraste1, contraste2, contraste3, contraste4, contraste5)</pre>
# Realizar ANOVA com os contrastes definidos
```

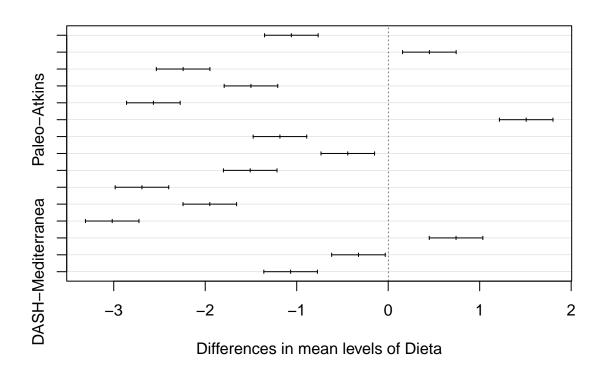
```
anova_contrastes <- aov(Perda_Peso ~ Dieta, data = dados)</pre>
# Resumo dos resultados da ANOVA com contrastes
summary(anova_contrastes, split = list(Dieta = list("Carboidratos vs Gorduras" = 1,
"Cetogênica vs Outras Carboidratos" = 2,
"Vegetariana vs Outras Gorduras" = 3,
"Mediterrânea vs DASH" = 4,
"Cetogênica vs Vegetariana" = 5)))
##
                                              Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
## Dieta
                                               4 72.89
                                                          18.22 69.405 < 2e-16
    Dieta: Carboidratos vs Gorduras
                                               1 64.98
                                                          64.98 247.478 < 2e-16
##
    Dieta: Cetogênica vs Outras Carboidratos 1 0.74
                                                          0.74 2.819 0.0978
                                                           0.35 1.322
##
    Dieta: Vegetariana vs Outras Gorduras
                                               1
                                                   0.35
                                                                          0.2542
    Dieta: Mediterrânea vs DASH
                                                   6.83
                                                           6.83 26.000 3.01e-06
                                               1
    Dieta: Cetogênica vs Vegetariana
##
                                               1
## Residuals
                                              67 17.59
                                                         0.26
##
## Dieta
   Dieta: Carboidratos vs Gorduras
##
##
    Dieta: Cetogênica vs Outras Carboidratos .
    Dieta: Vegetariana vs Outras Gorduras
##
   Dieta: Mediterrânea vs DASH
##
                                              ***
   Dieta: Cetogênica vs Vegetariana
## Residuals
## ---
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
# Número de contrastes
k <- 5
# Obter o número de graus de liberdade residual
df_residual <- anova_contrastes$df.residual</pre>
# Obter as médias dos grupos
media_cetogenica <- mean(dados$Perda_Peso[dados$Dieta == "Cetogenica"])</pre>
media_atkins <- mean(dados$Perda_Peso[dados$Dieta == "Atkins"])</pre>
media paleo <- mean(dados$Perda Peso[dados$Dieta == "Paleo"])</pre>
media vegetariana <- mean(dados$Perda Peso[dados$Dieta == "Vegetariana"])</pre>
media_mediterranea <- mean(dados$Perda_Peso[dados$Dieta == "Mediterranea"])</pre>
media_dash <- mean(dados$Perda_Peso[dados$Dieta == "DASH"])</pre>
# Calcular as médias dos contrastes
media_contraste1 <- (media_cetogenica + media_atkins + media_paleo ) - (media_vegetariana + media_medi
media_contraste2 <- media_cetogenica - (media_atkins + media_paleo)</pre>
media_contraste3 <- media_vegetariana - (media_mediterranea + media_dash)
media contraste4 <- media mediterranea - media dash
media_contraste5 <- media_cetogenica - media_vegetariana
```

```
# Calcular o número de observações em cada grupo
n <- table(dados$Perda_Peso)</pre>
# Calcular a soma dos quadrados do modelo para cada contraste
ssr1 <- (media_contraste1^2) / sum((contraste1^2) / n)</pre>
## Warning in (contraste1^2)/n: comprimento do objeto maior não é múltiplo do
## comprimento do objeto menor
ssr2 <- (media_contraste2^2) / sum((contraste2^2) / n)</pre>
## Warning in (contraste2^2)/n: comprimento do objeto maior não é múltiplo do
## comprimento do objeto menor
ssr3 <- (media_contraste3^2) / sum((contraste3^2) / n)</pre>
## Warning in (contraste3^2)/n: comprimento do objeto maior não é múltiplo do
## comprimento do objeto menor
ssr4 <- (media_contraste4^2) / sum((contraste4^2) / n)</pre>
## Warning in (contraste4^2)/n: comprimento do objeto maior não é múltiplo do
## comprimento do objeto menor
ssr5 <- (media_contraste5^2) / sum((contraste5^2) / n)</pre>
## Warning in (contraste5^2)/n: comprimento do objeto maior não é múltiplo do
## comprimento do objeto menor
# Extrair o MS residual
summary_anova <- summary(anova_contrastes)</pre>
ms_residual <- summary_anova[[1]][["Mean Sq"]][2]</pre>
# Calcular os valores F para cada contraste
f_value1 <- ssr1 / ms_residual</pre>
f_value2 <- ssr2 / ms_residual</pre>
f_value3 <- ssr3 / ms_residual</pre>
f_value4 <- ssr4 / ms_residual
f_value5 <- ssr5 / ms_residual</pre>
# Aplicar correção de Bonferroni ao nível de significância
alpha <- 0.05 / 4
# Calcular os valores-p associados
p_value1 <- pf(f_value1, df1 = 1, df2 = df_residual, lower.tail = FALSE)</pre>
p_value2 <- pf(f_value2, df1 = 1, df2 = df_residual, lower.tail = FALSE)</pre>
p_value3 <- pf(f_value3, df1 = 1, df2 = df_residual, lower.tail = FALSE)</pre>
```

```
p_value4 <- pf(f_value4, df1 = 1, df2 = df_residual, lower.tail = FALSE)</pre>
p_value5 <- pf(f_value5, df1 = 1, df2 = df_residual, lower.tail = FALSE)
# Exibir os resultados com correção de Bonferroni
cat("Resultado do contraste 1: p-value =", p_value1, " - Significativo?", p_value1 < alpha, "\n")</pre>
## Resultado do contraste 1: p-value = 0.0168249 - Significativo? FALSE
cat("Resultado do contraste 2: p-value =", p_value2, " - Significativo?", p_value2 < alpha, "\n")</pre>
## Resultado do contraste 2: p-value = 0.0009026222 - Significativo? TRUE
cat("Resultado do contraste 3: p-value =", p_value3, " - Significativo?", p_value3 < alpha, "\n")
## Resultado do contraste 3: p-value = 0.00803472 - Significativo? TRUE
cat("Resultado do contraste 4: p-value =", p_value4, " - Significativo?", p_value4 < alpha, "\n")</pre>
## Resultado do contraste 4: p-value = 0.3951623 - Significativo? FALSE
cat("Resultado do contraste 5: p-value =", p_value5, " - Significativo?", p_value5 < alpha, "\n")</pre>
## Resultado do contraste 5: p-value = 0.1343634 - Significativo? FALSE
# Usando o Método Scheffé
# Usando o Método Scheffé
library(emmeans)
## Welcome to emmeans.
## Caution: You lose important information if you filter this package's results.
## See '? untidy'
em_means <- emmeans(anova_model, "Dieta")</pre>
contrast(em_means, "pairwise", adjust = "scheffe") # Saida Pairwise
## contrast
                              estimate
                                           SE df t.ratio p.value
## Cetogenica - Atkins
                                1.058 0.0998 66 10.608 <.0001
                               -0.450 0.0998 66 -4.510 0.0028
## Cetogenica - Paleo
## Cetogenica - Vegetariana
                                2.242 0.0998 66 22.469 <.0001
## Cetogenica - Mediterranea 1.500 0.0998 66 15.035 <.0001
## Cetogenica - DASH
                                2.567 0.0998 66 25.726 <.0001
## Atkins - Paleo
                               -1.508 0.0998 66 -15.118 <.0001
## Atkins - Vegetariana
                               1.183 0.0998 66 11.861 <.0001
## Atkins - Mediterranea
                               0.442 0.0998 66 4.427 0.0036
## Atkins - DASH
                                1.508 0.0998 66 15.118 <.0001
                                2.692 0.0998 66 26.979 <.0001
## Paleo - Vegetariana
```

```
## Paleo - Mediterranea
                                1.950 0.0998 66 19.545 <.0001
## Paleo - DASH
                                3.017 0.0998 66 30.237 <.0001
## Vegetariana - Mediterranea -0.742 0.0998 66 -7.434 <.0001
## Vegetariana - DASH
                               0.325 0.0998 66
                                                 3.258 0.0736
## Mediterranea - DASH
                                 1.067 0.0998 66 10.691 <.0001
##
## P value adjustment: scheffe method with rank 5
contraste1 <- c(1, 1, 1, -1, -1, -1) # Baixo Carboidrato vs Baixo Gordura
contraste2 <- c(2, -1, -1, 0, 0, 0) # Cetogênica vs Atkins e Paleo
contraste3 <- c(0, 0, 0, 2, -1, -1) # Vegetariana vs Mediterrânea e DASH
contraste4 <- c(0, 0, 0, 0, 1, -1) # Mediterrânea vs DASH
contraste5 <- c(1, 0, 0, -1, 0, 0) # Cetogênica vs Vegetariana
# Define contrastes
contrasts_list <- list(</pre>
"Baixo Carboidrato vs Baixo Gordura" = c(1, 1, 1, -1, -1, -1),
"Cetogênica vs Atkins e Paleo" = c(2, -1, -1, 0, 0, 0),
"Vegetariana vs Mediterrânea e DASH" = c(0, 0, 0, 2, -1, -1),
"Mediterrânea vs DASH" = c(0, 0, 0, 0, 1, -1),
"Cetogênica vs Vegetariana "= c(1, 0, 0, -1, 0, 0)
)
# Aplica contrastes
contrast_results <- contrast(em_means, contrasts_list)</pre>
print(contrast_results)
## contrast
                                      estimate
                                                   SE df t.ratio p.value
## Baixo Carboidrato vs Baixo Gordura 5.700 0.1730 66 32.985 <.0001
## Cetogênica vs Atkins e Paleo
                                        0.608 0.1730 66 3.520 0.0008
## Vegetariana vs Mediterrânea e DASH -0.417 0.1730 66 -2.411 0.0187
                                        1.067 0.0998 66 10.691 <.0001
## Mediterrânea vs DASH
## Cetogênica vs Vegetariana
                                        2.242 0.0998 66 22.469 <.0001
# Teste de Tukey
tukey_test <- TukeyHSD(anova_model)</pre>
print(tukey_test)
##
    Tukey multiple comparisons of means
##
      95% family-wise confidence level
## Fit: aov(formula = Perda_Peso ~ Dieta, data = dados)
##
## $Dieta
##
                                 diff
                                             lwr
                                                                p adj
                                                         upr
## Atkins-Cetogenica
                           -1.0583333 -1.3511626 -0.76550407 0.0000000
## Paleo-Cetogenica
                            0.4500000 0.1571707 0.74282926 0.0003791
## Vegetariana-Cetogenica -2.2416667 -2.5344959 -1.94883741 0.0000000
## Mediterranea-Cetogenica -1.5000000 -1.7928293 -1.20717074 0.0000000
## DASH-Cetogenica
                          -2.5666667 -2.8594959 -2.27383741 0.0000000
## Paleo-Atkins
                           1.5083333 1.2155041 1.80116259 0.0000000
## Vegetariana-Atkins
                          -1.1833333 -1.4761626 -0.89050407 0.0000000
## Mediterranea-Atkins
                          -0.4416667 -0.7344959 -0.14883741 0.0005085
```

# 95% family-wise confidence level



```
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
## Warning in wilcox.test.default(xi, xj, paired = paired, ...): não é possível
## computar o valor de p exato com o de desempate
##
##
   Pairwise comparisons using Wilcoxon rank sum test with continuity correction
##
## data: dados$Perda_Peso and dados$Dieta
##
##
                Cetogenica Atkins Paleo
                                           Vegetariana Mediterranea
## Atkins
                0.00087
## Paleo
                0.03775
                           0.00052 -
## Vegetariana 0.00054
                           0.00053 0.00053 -
                           0.00170 0.00052 0.00053
## Mediterranea 0.00053
## DASH
                0.00054
                           0.00053 0.00052 0.05079
                                                       0.00052
##
## P value adjustment method: bonferroni
```

- 2. Verificar se há diferenças significativas entre os grupos de dietas usando ANOVA.
- 3. Crie 5 contrastes que façam sentido
- 4. Realizar análise pós-hoc dos contrastes entre os grupos e dentro dos grupos com correção de Bonferroni e teste F.
- 5. Realizar análise pelo método de Scheffé (pairwise e contraste)
- 6. Realizar o teste de Tukey (pairwise) e intervalos de confiança.
- 7. Realizar teste alternativo Kruskal-Wallis e análise pós-hoc pairwise .