## **MÉTODOS ESTADÍSTICOS**

```
Nombre(s): Equipo 4:

    Diana Zepeda Martínez

         José Juan García Romero
Nº Realizar los ejercicios en Rstudio aplicando la teoría de LDA
      Incluir la descripción de nuevas funciones y una interpretación general.
# BASE DE DATOS anorexia
# Peso de adolescentes que padecen de anorexia, antes y después de
# recibir uno de los tres posibles tratamientos:
# CBT = cognitivo conductual, FT = terapia familiar, Cont = control
data("anorexia")
      Actividad 25.R
                                                                  Console Terminal
                                                                                                Jobs
      🛑 🖈 🔏 🥛 Source on Save 🔍
                                                                  Q R 4.1.3 ~/ ₱
                                                                     # Diana Zepeda Martinez
                                                                 > # José Juan García Romero
          4
                                                                    # Practica 25 - LDA
          6
              library(MASS)
                                                                 > library(MASS)
              data("anorexia")
                                                                 > data("anorexia")
          8
                                                                 > library(ggplot2)
          9
               library(ggplot2)
                                                                     library(ggpubr)
        10
             library(ggpubr)
        11
a) verificar traslape individual con gráfico
         p1 <- ggplot(data = anorexia, aes(x = Prewt, fill = Treat)) +
   geom_histogram(position = "identity", alpha = 0.5)
p2 <- ggplot(data = anorexia, aes(x = Postwt, fill = Treat)) +
   geom_histogram(position = "identity", alpha = 0.5)</pre>
   14
   15
   16
   17
   18
   19
         ggarrange(p1, p2, nrow = 2, common.legend = TRUE)
   20
    > #a) Verificar traslape individual con gráfico
   > p1 <- ggplot(data = anorexia, aes(x = Prewt, fill = Treat)) +
+ geom_histogram(position = "identity", alpha = 0.5)
> p2 <- ggplot(data = anorexia, aes(x = Postwt, fill = Treat)) +
+ geom_histogram(position = "identity", alpha = 0.5)
> ggarrange(p1, p2, nrow = 2, common.legend = TRUE)
`stat_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.
`stat_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.
`stat_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.
                                                 Treat CBT Cont FT
                                                                       90
                                                             Postwt
```

```
b) Gráfico de correlación
         pairs(x = anorexia[, c("Prewt","Postwt")],
    col = c("firebrick", "green3", "blue")[anorexia$Treat],
    pch = 19)
    23
    24
25
    26
     > #b) Gráfico de correlación
     > pairs(x = anorexia[, c("Prewt","Postwt")],
+ col = c("firebrick", "green3", "blue")[anorexia$Treat],
+ pch = 19)
                                                                                            F 88
                                                                                            - 8
                                                                                             82
                         Prewt
                                                                                             8
                                                                                             22
                                                                                            . 2
     8
     - 82
     8 -
                                                                   Postwt
     8 -
     8 .
                 75
                                85
                                       90
                                               95
c) Generar el modelo Ida
                    27
                    28
                    29 library(MASS)
30 modelo_lda <- lda(Treat~., anorexia)</pre>
                    31
                    32 modelo_lda
                    33
                       > #c) Generar el modelo LDA
                       > library(MASS)
> modelo_lda <- lda(Treat~., anorexia)
> modelo_lda
                       Call:
                       lda(Treat ~ ., data = anorexia)
                       Prior probabilities of groups:
                               CBT
                                           Cont
                       0.4027778 0.3611111 0.2361111
                       Group means:
                                 Prewt
                                            Postwt
                       CBT 82.68966 85.69655
                       Cont 81.55769 81.10769
FT 83.22941 90.49412
                       Coefficients of linear discriminants:
                       LD1 LD2
Prewt 0.01157317 -0.20152472
Postwt -0.13955521 0.03690958
                                                            LD2
                       Proportion of trace:
                       LD1 LD2
0.9961 0.0039
```

```
d) Gráfica de partición para identificar límites de clasificación
 35
     library(klaR)
 36
 37
     partimat(Treat ~., data = anorexia, method = "lda")
 38
 39
 > #d) Gráfica de partición para identicar límites de clasificación
   library(klaR)
    partimat(Treat ~., data = anorexia, method = "lda")
                                    Partition Plot
    92
                                       app. error rate: 0.514
                                        С
    8
                     ^{\rm c} ^{\rm c} ^{\rm c}
                                              С
               С
                                         С
                                                    Æ
                                            С
    85
                                   CCC C
                         С
 Prewt
                               C<sub>C</sub>
                             C
    8
                 Œ
                             С
                                  С
                 С
                  <sub>F</sub>€
                С
                                        CC
    42
                                            С
    2
              75
                          80
                                                90
                                                                      100
                                     85
                                         Postwt
e) Predición de Prewt = 70, Postwt = 90
     40
         42
     43
     44
     45
                                  level = 0.95)
    46
     48
         prediccion$class
     49
     50
51
         prediccion$posterior
     54
```

```
> #d) Gráfica de partición para identicar límites de clasificación
    > library(klaR)
    > partimat(Treat ~., data = anorexia, method = "lda")
    > #e) Predicción de Prewt = 70, Postwt = 90
    > nuevas_observaciones <- data.frame(Prewt = 70, Postwt = 90)
> prediccion <- predict(object = modelo_lda,
+ newdata = nuevas_observaciones,
+ interval = "confidence",
+ level = 0.95)</pre>
    > prediccion$class
   [1] CBT
Levels: CBT Cont FT
    > # Probabilidad de pertenencia a cada clase:
    > prediccion$posterior
    CBT Cont FT
1 0.4053162 0.2186976 0.3759861
f) Predición de Prewt = 80, Postwt = 100
    55
56
57
58
59
         nuevas_observaciones <- data.frame(Prewt = 80, Postwt = 100)</pre>
         prediccion <- predict(object = modelo_lda,</pre>
                                       newdata = nuevas_observaciones,
interval = "confidence")
    60
    63
         prediccion$class
    64
    65
    66
         prediccion$posterior
    67
    68
```

```
#d) Gráfica de partición para identicar límites de clasificación
> library(klaR)
 partimat(Treat ~., data = anorexia, method = "lda")
> #e) Predicción de Prewt = 70, Postwt = 90
  nuevas_observaciones <- data.frame(Prewt = 70, Postwt = 90)</pre>
  prediccion <- predict(object = modelo_lda,</pre>
                          newdata = nuevas_observaciones,
interval = "confidence",
level = 0.95)
  prediccion$class
[1] CBT
Levels: CBT Cont FT
> # Probabilidad de pertenencia a cada clase:
> prediccion$posterior
                   Cont
         CBT
1 0.4053162 0.2186976 0.3759861
> #f) Predición de Prewt = 80, Postwt = 100
 prediccion <- predict(object = modelo_lda,</pre>
                           newdata = nuevas_observaciones,
interval = "confidence")
> prediccion$class
[1] FT
Levels: CBT Cont FT
> # Probabilidad de pertenencia a cada clase:
> prediccion$posterior
                   Cont
        CBT
1 0.3167727 0.06952407 0.6137032
```

## f) Descripción de nuevas funciones

**Ida:** Realiza un análisis discriminante lineal. **ggarrange:** Organiza plots para compararlos.

partimat: Crea una matriz con la clasificación del método LDA.

## g) Interpretación general de los resultados

La primera gráfica muestra los puntos muy dispersos.

Con el análisis discriminante lineal, tenemos las probabilidades de CBT=40.27%, Cont=36.11% y FT=23.61%.

Por parte del PREWT y POSTWT, queremos obtener un 70 y 90 respectivamente, el cual nos da una probabilidad de pertenencia de CBT=40.53%, Cont=21.86%, FT=37.59%. Dentro de la predicción de PREWT y POSTWT, con 80 y 100 respectivamente, el cual nos da una probabilidad de pertenencia de CBT=31.67%, Cont=6.95%, FT=61.37%.