Análisis Discriminante (LDA)

Saraí Campos Varela

2022-05-24

Análisis Discriminante Lineal

Introducción

El Análisis Discriminante Lineal o Linear Discrimiant Analysis (LDA) es un método de clasificación supervisado de variables cualitativas en el que dos o más grupos son conocidos a priori y nuevas observaciones se clasifican en uno de ellos en función de sus características.

##Importación de la matriz

1.- Se cargan los datos de la base de Iris

```
library(MASS)
Z<-as.data.frame(iris)
head(Z)</pre>
```

```
Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width Species
              5.1
## 1
                                        1.4
                           3.5
                                                     0.2
                                                          setosa
## 2
              4.9
                           3.0
                                        1.4
                                                     0.2 setosa
## 3
              4.7
                           3.2
                                        1.3
                                                     0.2 setosa
## 4
              4.6
                           3.1
                                        1.5
                                                     0.2 setosa
## 5
              5.0
                           3.6
                                        1.4
                                                     0.2 setosa
              5.4
                           3.9
                                        1.7
                                                     0.4 setosa
```

2.- Se define la matriz de datos y la variable respuesta con las categorías.

```
x<-Z[,1:4]
y<-Z[,5]
```

3.- Definir como n y p el número de flores y variables

```
n<-nrow(x)
p<-ncol(x)</pre>
```

4.- Se aplica el Análisis discriminante lineal (LDA) con Cross validation (cv): clasificación optima

```
lda.iris<-lda(Z$Species~.,data=Z,CV=TRUE)</pre>
```

5.- lda.iris\$class contiene las clasificaciones hechas por CV usando LDA.

lda.iris\$class

```
##
    [1] setosa
                  setosa
                             setosa
                                       setosa
                                                 setosa
                                                            setosa
##
    [7] setosa
                  setosa
                             setosa
                                       setosa
                                                 setosa
                                                            setosa
##
   [13] setosa
                  setosa
                             setosa
                                       setosa
                                                 setosa
                                                            setosa
##
   [19] setosa
                  setosa
                             setosa
                                       setosa
                                                 setosa
                                                            setosa
##
   [25] setosa
                  setosa
                             setosa
                                       setosa
                                                 setosa
                                                            setosa
##
   [31] setosa
                  setosa
                             setosa
                                       setosa
                                                 setosa
                                                            setosa
##
   [37] setosa
                  setosa
                             setosa
                                       setosa
                                                 setosa
                                                            setosa
##
   [43] setosa
                  setosa
                             setosa
                                       setosa
                                                 setosa
                                                            setosa
##
   [49] setosa
                  setosa
                             versicolor versicolor versicolor versicolor
##
   [55] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##
   [61] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
   [67] versicolor versicolor versicolor virginica versicolor
##
   [73] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##
   [79] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor virginica
  [85] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##
  [91] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
   [97] versicolor versicolor versicolor virginica virginica
##
## [103] virginica virginica virginica virginica virginica virginica
## [109] virginica virginica virginica virginica virginica virginica
## [115] virginica virginica virginica virginica virginica virginica
## [121] virginica virginica virginica
                                       virginica virginica
                                                           virginica
## [127] virginica virginica virginica virginica virginica
                                                            virginica
## [133] virginica versicolor virginica virginica virginica virginica
## [139] virginica virginica virginica virginica virginica virginica
## [145] virginica virginica virginica virginica virginica virginica
## Levels: setosa versicolor virginica
```

6.- Creación de la tabla de clasificaciones buenas y malas

```
table.lda<-table(y,lda.iris$class)
table.lda</pre>
```

```
##
## y
                  setosa versicolor virginica
##
                      50
                                               0
     setosa
                                   0
                       0
                                               2
##
     versicolor
                                   48
                       0
##
                                   1
                                              49
     virginica
```

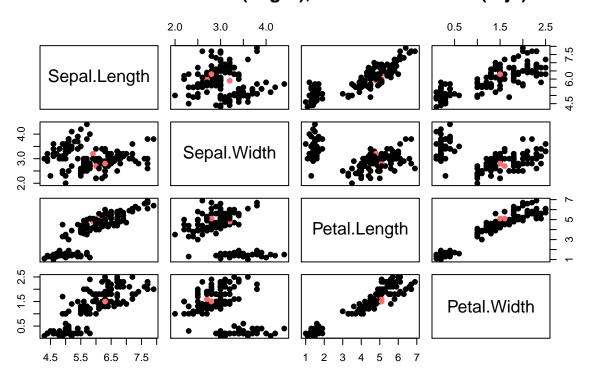
7.- Proporción de errores

```
mis.lda<- n-sum(y==lda.iris$class)
mis.lda/n
```

[1] 0.02

8.- scater plot (Buenas clasificaciones en negro y malas en rojo)

Buena clasificación (negro), mala clasificación (rojo)



9.- Probabilidad de pertenencia a uno de los tres grupos

lda.iris\$posterior[1:10,]

```
##
               versicolor
      setosa
                             virginica
## 1
           1 5.087494e-22 4.385241e-42
           1 9.588256e-18 8.888069e-37
## 2
## 3
           1 1.983745e-19 8.606982e-39
## 4
           1 1.505573e-16 5.101765e-35
           1 2.075670e-22 1.739832e-42
## 5
## 6
           1 5.332271e-21 8.674906e-40
           1 1.498839e-18 3.999205e-37
## 7
## 8
           1 5.268133e-20 1.983027e-39
## 9
           1 2.280729e-15 1.293376e-33
## 10
           1 1.504085e-18 5.037348e-38
```

10.- Gráfico de probabilidades

```
pch=20, col="blue",
    xlab="Número de observaciones", ylab="Probabilidades")
points(1:n,lda.iris$posterior[,2],
    pch=20, col="green")
points(1:n,lda.iris$posterior[,3],
    pch=20, col="orange")
```

Probabilidades a posteriori

