# Mahalanobis

Irma Eunice Martinez de la Cruz

2022-05-19

### EJERCICIO 1

### Cargar los datos

```
ventas= c( 1054, 1057, 1058, 1060, 1061, 1060, 1061, 1062, 1062, 1064, 1062, 1062, 1064, 1056, 1066, 1070)
clientes= c(63, 66, 68, 69, 68, 71, 70, 70, 71, 72, 72, 73, 73, 75, 76, 78)
```

Utilizamos la función data.frame() para crear un juego de datos en R y asi mismo mostarmos su dimensión y anlgunos datos de la base

```
datos <- data.frame(ventas ,clientes)</pre>
dim(datos)
## [1] 16 2
str(datos)
## 'data.frame':
                     16 obs. of 2 variables:
                    1054 1057 1058 1060 1061 ...
## $ ventas : num
## $ clientes: num 63 66 68 69 68 71 70 70 71 72 ...
summary(datos)
##
        ventas
                       clientes
   Min.
                           :63.00
##
           :1054
                   \mathtt{Min}.
   1st Qu.:1060
                   1st Qu.:68.75
##
  Median:1062
                   Median :71.00
##
  Mean
           :1061
                   Mean
                           :70.94
##
   3rd Qu.:1062
                    3rd Qu.:73.00
  Max.
           :1070
                   Max.
                           :78.00
```

### Calculo de la distancia

El método de distancia Mahalanobis mejora el método clásico de distancia de Gauss eliminando el efecto que pueden producir la correlación entre las variables a analizar.

Determinar el número de outlier que queremos encontrar.

```
num.outliers <- 2
```

Ordenar los datos de mayor a menor distancia, según la métrica de Mahalanobis.

```
mah.ordenacion <- order(mahalanobis(datos, colMeans( datos), cov(datos)), decreasing=TRUE)</pre>
```

Generar un vector boleano los dos valores más alejados segun la distancia Mahalanobis.

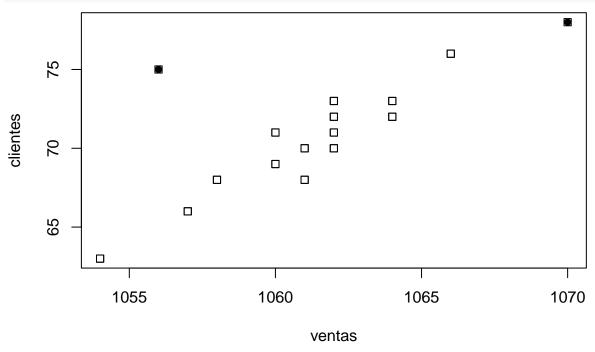
```
outlier2 <- rep(FALSE , nrow(datos))
outlier2[mah.ordenacion[1:num.outliers]] <- TRUE</pre>
```

Resaltar con un punto relleno los 2 valores outliers.

```
colorear.outlier <- outlier2 * 16</pre>
```

Visualizar el gráfico con los datos destacando sus outlier.

```
plot(datos , pch=0)
points(datos , pch=colorear.outlier)
```



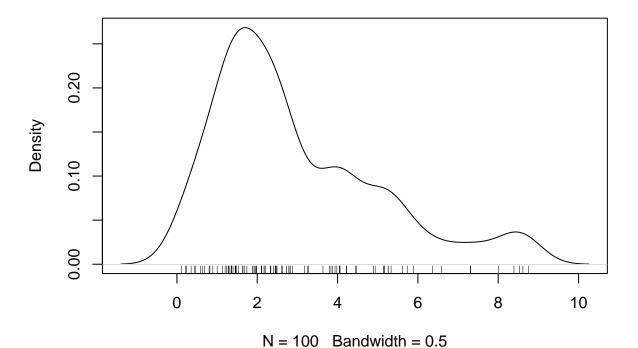
## **EJERCICIO 2**

Script que sugiere la funcion Mahalanobis en R(help)

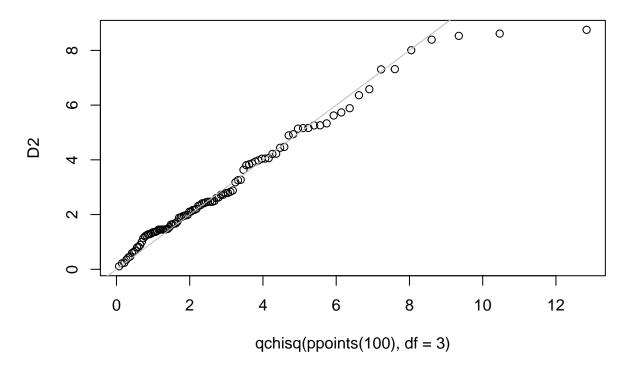
```
ma <- cbind(1:6, 1:3)
(S <- var(ma))

## [,1] [,2]
## [1,] 3.5 0.8
## [2,] 0.8 0.8
```

# Squared Mahalanobis distances, n=100, p=3



# Q–Q plot of Mahalanobis $\mbox{D}^2$ vs. quantiles of $\chi^2_3$



# Ejercicio 3

Diseñar un ejercicio utilizando la distancia de Mahalanobis.

### Incluye:

- 1. Planteamiento del problema
- 2. Simular los datos o utilizar una matriz precargada en R.
- 3. Dar interpretación.

### Utilizamos la libreria "datos"

```
install.packages("datos")
library(datos)
```

### Seleccionamos la matriz "fiel"

#### summary(x) ## erupciones espera ## :1.600 Min. :43.0 1st Qu.:2.163 1st Qu.:58.0 ## Median :4.000 Median:76.0 ## Mean :3.488 Mean :70.9 ## 3rd Qu.:4.454 3rd Qu.:82.0

Determinar el número de outlier que queremos encontrar.

:96.0

Max.

##

Max.

:5.100

```
num.outliers <- 2
```

Ordenar los datos de mayor a menor distancia, según la métrica de Mahalanobis.

```
mah.ordenacion <- order(mahalanobis(x, colMeans(x), cov(x)), decreasing=TRUE)
mah.ordenacion
                                                                         70
##
    [1] 158 197
                58 76 265 46 161 203 17 211 160 151 242 95
                                                               8 249 269
         66 127
                51 131
                        69 115 170 267 149 218 111 193 135 188
                                                              65 271
   [37] 92 178
                26
                    80
                                   75 106
                                           45 255 119
                                                          22
                                                              39 270 117 177
                        47 144
                               44
                                                      14
   [55] 254 235 134 103
                        37
                           90 63
                                   94
                                        6
                                           19 234 148
                                                      25 263 121 209 171 213
   [73] 208 192 261 42 55 184 199 223
                                       93 221
                                              77 179 272 130 102
   [91]
          2
            12
                38 54 99 166 150 159 137
                                           50 162
                                                   96
                                                      52 185
                                                               9 122
## [109] 53 237
                40 233 181 204 217 100 224 169 133
                                                   16 236 163 200
                                                                  36 201 240
## [127] 83 110 153 173 182 72 124 231 113
                                           27 168 191 139
                                                          31
                                                              59 120
                                                                      48 259
## [145] 56 232 125 219
                        86 246 250 205
                                      23
                                            7 138 243
                                                        4
                                                          64 187 212 172 247
                                            1 156 129
## [163] 251 91 194 126 78 167 109 190 142
                                                      18 266 147
                                                                  32
5
                                           97
                                               49 154
                                                      74
                                                          71 132 229
                           88 207 198 140 183 264 101
                                                      84 180 143 104 210
## [199] 256 43 186 262 62
## [217] 157 252 258 189 128 114
                               85 165 257 105 222 136 248
                                                            3 202
                                                                  82 216 238
## [235] 268 241 175 176 41 123
                                60 141 196
                                           81
                                              34 228 260 220 239
                                                                  20 164 13
                                28 227 225 152 195 57 87 79 35
## [253]
        29
            33 226 67 244 24
                                                                  98 214 174
## [271] 253 155
```

Generar un vector boleano los dos valores más alejados segun la distancia Mahalanobis.

```
outlier2 <- rep(FALSE , nrow(x))
outlier2[mah.ordenacion[1:num.outliers]] <- TRUE</pre>
```

Resaltar con un punto relleno los 2 valores outliers.

```
colorear.outlier <- outlier2 * 16</pre>
```

Visualizar el gráfico con los datos destacando sus outlier.

```
plot(x , pch=0)
points(x , pch=colorear.outlier)
```

