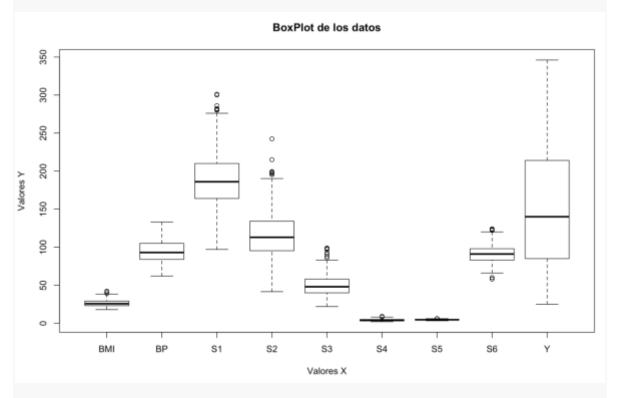
ProyectoR.R

```
#Proyecto R
#Autor: Araceli Macía Barrado
# Funciones
CalcularMedia <- function (dt, fc){</pre>
 #Funcion para calcular la media de un dato en relacion a un dato de tip
o factor
 #si lo que entra no es un dato numerico, no devuelve nada.
 sal <- vector()</pre>
 if (is.numeric(dt)){
   sal <- tapply (dt, fc, mean)</pre>
 dts <- data.frame(sal)</pre>
 #return(sal)
 return(dts)
}
#Funcion para dados dos dataframe, devolver un dataframe con los datos de
A que no
#estan en B
setdiffDF <- function(A, B){</pre>
 f <- function(A, B)</pre>
   A[!duplicated(rbind(B, A))[nrow(B) + 1:nrow(A)], ]
 df1 \leftarrow f(A, B)
 df2 \leftarrow f(B, A)
 rbind(df1, df2)
}
#Para el conjunto de datos de diabetes cargar los datos en R.
# El fichero tiene cabecera, lo cargo en mi DataSet de Datos.
# Eliminar los missing values que estan codificados como -9999.00
# Los valores -9999 se convierten en valores NA.
#Con lo que no habrá que tenerlos en cuenta para
# las operaciones.
                    ****************
setwd("~/Documents/3.CIFF/5.ENTORNOS DATA/R/PROYECTO R")
Datos <- read.table("diabetes.data", header = T, na.strings=c("-", "-999</pre>
9.0"))
#Elimino los datos con valores NA, asi no tengo que estar en cada funcion
#añadiendo el parametro de na.rm=True
Datos <- na.omit( Datos )</pre>
```

```
#Ver el tipo de cada una de las variables.
sapply(Datos, class)
##
      AGE
              SEX
                      BMI
                              BP
                                                     S3
                                     S1
                                             S2
## "integer"
          "factor" "numeric" "numeric" "integer" "numeric" "numeric"
##
       S4
               S5
                      S6
## "numeric" "numeric" "integer" "integer"
#Realizar un analisis estadistico de las variables, calcular la media, va
rianza..
#¿Tienen las distintas variables rangos muy diferentes?.
#Con la funcion summary veo el resumen de los estadisticos de las columna
s para poder
#hacer un estudio
summary(Datos)
                                                  S1
##
      AGE
               SEX
                         BMI
                                     ΒP
               F:203
##
  Min.
        :19.00
                     Min.
                         :18.00
                                 Min.
                                     : 62.00
                                              Min.
                                                  : 97.
0
                     1st Qu.:23.10
                                 1st Qu.: 84.00
##
  1st Qu.:38.00
               M: 230
                                              1st Qu.:164.
0
##
  Median :50.00
                     Median : 25.70
                                 Median : 93.00
                                              Median :186.
0
                          :26.35
                                      : 94.65
##
  Mean
        :48.48
                     Mean
                                 Mean
                                              Mean
                                                   :189.
3
##
  3rd Qu.:59.00
                     3rd Qu.: 29.20
                                 3rd Qu.:105.00
                                              3rd Qu.:210.
0
##
  Max.
        :79.00
                     Max.
                          :42.20
                                 Max.
                                      :133.00
                                              Max.
                                                   :301.
0
##
       S2
                   S3
                                54
                                            S5
##
  Min. : 41.6
               Min.
                    :22.00
                           Min.
                                :2.000
                                       Min.
                                            :3.258
  1st Qu.: 95.4
               1st Qu.:40.00
                           1st Qu.:3.000
                                       1st Qu.:4.277
##
  Median :113.0
               Median:48.00
                           Median :4.000
                                       Median :4.635
        :115.4
               Mean
                    :49.86
                           Mean
                                :4.071
                                       Mean
                                            :4.645
##
  Mean
   3rd Qu.:134.2
               3rd Qu.:58.00
##
                           3rd Qu.:5.000
                                       3rd Qu.:4.997
                    :99.00
##
  Max.
        :242.4
               Max.
                           Max.
                                :9.090
                                       Max.
                                             :6.107
       56
##
  Min. : 58.00
              Min. : 25.0
##
```

#Solo voy a mostrar los datos numericos, que no son la edad ni el Sexo.



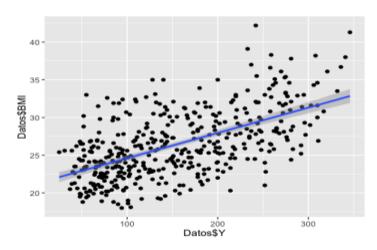
#En el grafico se puede ver que los datos que mas se parecen es S4 y S5 Y BP y S6.

```
#Calcular la media para las filas que tienen SEX=M y la media para las fi
Las
#que tienen SEX=F, utilizando la funcíon tapply.
#dd <- tapply(Datos$AGE, Datos$SEX, mean )</pre>
sex <- c("F", "M")
dtValoresXSexo <- data.frame(sex)</pre>
for (i in 1:ncol(Datos)) {
 if (is.numeric(Datos[[i]])){
    sal <- tapply(Datos[[i]],Datos$SEX,mean )</pre>
    saldt <- data.frame(sal)</pre>
    names(saldt)[1] <- names(Datos)[i]</pre>
    dtValoresXSexo <- cbind(dtValoresXSexo,saldt[1])</pre>
 }
}
print (t(dtValoresXSexo)) #lo traspongo para verlo mejor al imprimirlo.
## sex "F"
                "M"
## AGE "50.86700" "46.36522"
## BMI "26.80099" "25.95609"
## BP "98.17562" "91.53474"
## S1
      "190.6552" "188.0304"
## S2 "120.1103" "111.1726"
## S3 "44.54187" "54.56304"
## S4 "4.537882" "3.658217"
## S5 "4.731533" "4.569392"
      "93.86207" "88.94348"
## S6
## Y "155.8079" "149.0391"
```

```
#Calcular la correlación de todas las variables numericas con la variable
#Primero genero un DataSet que tenga solamente los valores numericos
columnasTipo <- sapply(Datos, is.numeric)</pre>
print (columnasTipo)
   AGE
        SEX
                 BP
                                   S4
            BMI
                      S1
                          S2
                               S3
                                        S5
                                            S6
                                                 Υ
##
  TRUE FALSE TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE
                                 TRUE
                                      TRUE
                                          TRUE
                                               TRUE
#Vuelco al nuevo DataSet solo las columnas de tipo Numerico
DatosNumericos <- Datos[columnasTipo==TRUE]</pre>
head(DatosNumericos)
                  S2 S3 S4
##
   AGE
       BMI BP S1
                            S5 S6
## 1 59 32.1 101 157 93.2 38 4 4.8598 87 151
## 2 48 21.6 87 183 103.2 70
                       3 3.8918 69 75
## 3 72 30.5 93 156 93.6 41
                       4 4.6728 85 141
## 4 24 25.3 84 198 131.4 40
                       5 4.8903 89 206
## 5
   50 23.0 101 192 125.4 52
                       4 4.2905 80 135
## 6 23 22.6 89 139 64.8 61 2 4.1897 68 97
correlacion<- cor(DatosNumericos,DatosNumericos$Y)</pre>
print (correlacion)
##
         \lceil,1\rceil
## AGE
     0.1889540
## BMI
     0.5863673
## BP
     0.4398515
## S1
     0.2133325
## S2
     0.1747189
## S3 -0.3963076
## S4
     0.4325640
## S5
     0.5703164
     0.3892246
## S6
## Y
     1.0000000
#======>>>>> El valor maximo es el de BMI y el minimo es S3
#Realizar un grafico de dispersionn para las variables que tienen mas y
#menos correlacion con Y y comentar los resultados.
```

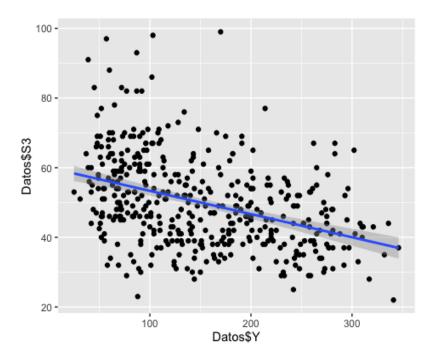
```
par(mfcol=c(1,2))

p <- ggplot(Datos, aes(x=Datos$Y, y=Datos$BMI))
p + geom_point() + geom_smooth(method = 'lm', formula=y~x, aes(group=1))</pre>
```



#===> En este caso, el valor de correlacion es 0.5863673, cuanto mayor es el dato de Y mayor es BMI.

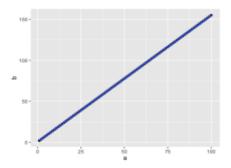
```
y <- ggplot(Datos, aes(x=Datos$Y, y=Datos$S3))
y + geom_point() + geom_smooth(method = 'lm', formula=y~x, aes(group=1))</pre>
```



#====>En este caso, el valor de correlacion es -0,3963, cuanto mayor es el dato de Y menor es BMI.

```
#*****************
#¿Como seria el grafico de dispersion entre dos cosas con correlacion 1?
.
a <- seq(1,100,1.1)
b <- seq(2,156,1.7)
c <- cor(a, b) #Dos variables con correlacion = 1
d <-data.frame(a,b)

z <- ggplot(d, aes(a, b))
z + geom_point() + geom_smooth(method = 'lm', formula=y~x, aes(group=1))</pre>
```



====>>>> No habria dispersion, seria una recta con una inclinacion de 45 grados.

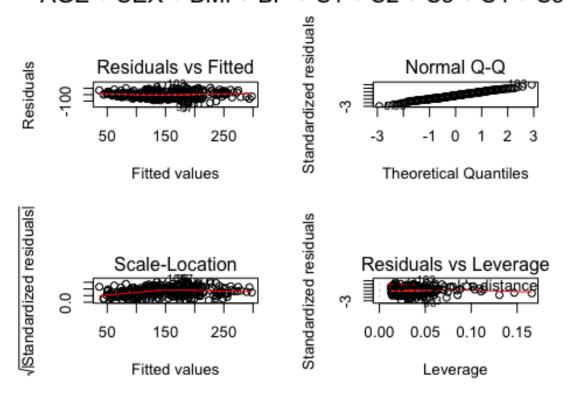
```
#Transformar la variable SEX, que es un factor, en una variable numerica
#utilizando, por ejemplo, la codificacion M=1 y F=2.
Datos$SEX <- as.numeric(Datos$SEX)</pre>
table(Datos$SEX) #Ha quedado como F:1 y M:2, Lo cambiamos
##
##
  1
## 203 230
library(car)
Datos$SEX <- recode(Datos$SEX, "1=4; 2=5; 5=1; 4=2")</pre>
Datos$SEX <- recode(Datos$SEX, "5=1;4=2")
table(Datos$SEX) #Ha quedado como M:1 y F:2
##
##
  1
      2
## 230 203
sapply(Datos, class) #Ya tengo todas las columnas numericas
              SEX
                      BMI
                              BP
                                     S1
                                             S2
## "integer" "numeric" "numeric" "numeric" "integer" "numeric" "numeric"
       S4
              S5
                      S6
## "numeric" "numeric" "integer" "integer"
#Definimos los outliers como los elementos (filas) de los datos para
#los que cualquiera de las variables esta por encima o por debajo de
#La mediana mas/menos 3 veces el MAD (Median Absolute Deviation)
#Identificar estos outliers v quitarlos
\#Utilizar\ Funcion\ mad(x,\ center,\ constant=1.4826,\ na.rm=FALSE)
cat ("DataSet inicial tiene :", nrow(Datos), " filas\n")
## DataSet inicial tiene : 433 filas
for (i in 3:ncol(Datos)) { #las columnas de edad y el Sexo no lo conside
 indBajo <- mean(Datos[[i]])-(3*mad(Datos[[i]]))</pre>
 indSuperior <- mean(Datos[[i]])+(3*mad(Datos[[i]]))</pre>
 Outlier <- Datos[ (Datos[[i]]<indBajo) | (Datos[[i]]> indSuperior) ,]
```

```
cat ("Columna :" , names(Datos)[i]," IndBajo:", indBajo, " IndSup:",
indSuperior, "\n")
 cat ("Outlier, numero de filas encontradas :" , nrow(Outlier), "\n")
     #Asigno valor NA a los datos que son OutLier y luego los elimino de
L DataSet.
 Datos[ (Datos[[i]]<indBajo) | (Datos[[i]]> indSuperior) ,] <- NA</pre>
 Datos <- na.omit( Datos )</pre>
}
## Outlier, numero de filas encontradas : 2
## Columna : BP IndBajo: 50.1917
                               IndSup: 139.1477
## Outlier, numero de filas encontradas : 0
## Columna : S1 IndBajo: 86.96046
                               IndSup: 291.5593
## Outlier, numero de filas encontradas : 2
## Columna : S2 IndBajo: 29.41553
                               IndSup: 200.211
## Outlier, numero de filas encontradas : 0
## Columna : S3 IndBajo: 9.917352
                               IndSup: 89.97775
## Outlier, numero de filas encontradas : 5
## Columna : S4 IndBajo: -0.3759368
                                  IndSup: 8.519663
## Outlier, numero de filas encontradas : 0
## Columna : S5 IndBajo: 3.011581
                               IndSup: 6.27849
## Outlier, numero de filas encontradas : 0
## Columna : S6 IndBajo: 60.0588
                               IndSup: 122.328
## Outlier, numero de filas encontradas : 8
## Columna : Y IndBajo: -115.6613
                                IndSup: 418.0747
## Outlier, numero de filas encontradas : 0
cat ("DataSet final tiene :", nrow(Datos), " filas\n")
## DataSet final tiene : 416 filas
#Separar el conjunto de datos en dos, el primero (entrenamiento) contenie
ndo un 70%
#de los datos y el segundo (test) un 30%, de forma aleatoria.
#Calculo el numero de filas que son el 70% de los datos.
numFilasEntrenamiento <- round((nrow(Datos)*70)/100,0)</pre>
#Genero un dataset cogiendo los valores aleatoriamente
DatosEntrenamiento <-Datos[sample(1:nrow(Datos), numFilasEntrenamiento, r</pre>
eplace=FALSE), ]
#Utilizo funcion para que me devuelva el resultado de quitar al DT princi
pal el de entrenamiento
DatosTest <-setdiffDF(Datos, DatosEntrenamiento)</pre>
cat ("Se ha genarado DataSet de Entrenamiento con", nrow(DatosEntrenamien
to), "filas \n")
```

```
## Se ha genarado DataSet de Entrenamiento con 291 filas
cat ("Se ha genarado DataSet de Test con", nrow(DatosTest), " filas \n")
## Se ha genarado DataSet de Test con 125 filas
#Escalar los datos para que tengan media 0 y varianza 1, es decir,
#restar a cada variable numerica su media y dividir por la desviacion tip
ica
#Calcular la media y desviacion en el conjunto de train.
#y utilizar esa misma media y desviacion para escalar el conjunto de test
vectorMedia <- sapply(DatosEntrenamiento[,3:11],mean)</pre>
vectorSd <- sapply(DatosEntrenamiento[,3:11],sd)</pre>
print (vectorMedia)
##
        BMI
                   BP
                            S1
                                     S2
                                                        S4
##
  26.184536 94.660928 188.714777 114.752577 49.505155
                                                 4.060481
                  S6
##
    4.655654 91.096220 152.615120
print (vectorSd)
##
        BMI
                            S1
                                     S2
                                                        S4
## 4.1592276 13.9428098 33.8829286 29.2441108 12.1253144 1.2746661
         S5
                  S6
## 0.5340362 10.4978332 77.2652595
for (i in 1:nrow(DatosTest))
  DatosTest[i,3:11] <- (DatosTest[i,3:11]-vectorMedia)/vectorSd</pre>
vectorMedia <- sapply(DatosTest[,3:11],mean)</pre>
vectorSd <- sapply(DatosTest[,3:11],sd)</pre>
print (round(vectorMedia))
## BMI
      BP S1 S2 S3 S4 S5 S6
                               Υ
           0
              0
                 0
                     0
                        0
                            0
##
    0
                               0
print (round(vectorSd))
## BMI
      BP S1 S2 S3
                    S4
                       S5
                           56
                               Υ
  1 1 1 1 1 1
```

```
#(Opcional) Realizar un modelo de regresion lineal de la variable de resp
uesta sobre el
#resto y ajustarlo por minimos cuadrados usando
#unicamente los datos del conjunto de entrenamiento.
head(DatosEntrenamiento)
##
     AGE SEX BMI
                    BP
                      S1
                            S2 S3
                                   S4
## 228
      67
          2 23.6 111.33 189 105.4 70 2.70 4.2195
                                            93 108
## 376
          2 26.1 126.00 215 129.8 57 4.00 4.9488
## 286
      52
          1 24.5 90.00 198 129.0 29 7.00 5.2983
                                            86 233
## 361
          1 28.3 101.00 179 107.0 48 4.00 4.7875 101 281
      53
## 409
          1 21.7 126.00 212 127.8 45 4.71 5.2781 101 189
      66
          2 27.2 107.00 158 102.0 39 4.00 4.4427
## 272
      59
regresion \leftarrow 1m(Y \sim AGE + SEX + BMI + BP + S1 + S2 + S3 + S4 + S5 + S6, da
ta=DatosEntrenamiento)
summary (regresion)
##
## Call:
S6, data = DatosEntrenamiento)
##
##
## Residuals:
##
      Min
               1Q
                   Median
                              30
                                    Max
## -153.834 -36.846
                    1.079
                          35.222
                                157.728
##
## Coefficients:
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
                               -4.493 1.03e-05 ***
## (Intercept) -374.32721
                       83.31861
               0.05766
                        0.26267
                                0.219 0.826422
## AGE
                               -3.220 0.001433 **
## SEX
             -22.25181
                        6.91041
## BMI
               5.42299
                               5.811 1.68e-08 ***
                        0.93316
## BP
                        0.26339
                                5.343 1.90e-07 ***
               1.40725
                        0.66172 -2.245 0.025538 *
## S1
              -1.48568
## S2
              1.11675
                        0.60166 1.856 0.064487 .
## S3
               0.68126
                        0.97446
                                0.699 0.485060
## S4
              8.93262
                       7.28612
                                1.226 0.221237
              73.73669
                       18.84997
                                3.912 0.000115 ***
## S5
## S6
              0.22648
                        0.35881
                                0.631 0.528433
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 52.79 on 280 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.5493, Adjusted R-squared: 0.5332
## F-statistic: 34.12 on 10 and 280 DF, p-value: < 2.2e-16
```

~ AGE + SEX + BMI + BP + S1 + S2 + S3 + S4 + S5 -



par(oldpar)

```
#******************************
#***********************
#(Opcional) Calcular el error cuadratico medio de los datos del conjunto
de entrenamiento y
# de los datos del conjunto del test.
yPredict=predict(regresion)
ecm=(mean(DatosEntrenamiento$Y-yPredict))^2
cat ("El error cuadratico para los datos de entrenamiento :", ecm , "\n")
## El error cuadratico para los datos de entrenamiento : 8.569833e-25
regresionTest <- lm(Y \sim AGE + SEX + BMI + BP + S1 + S2 + S3 + S4 + S5 + S6)
, data=DatosTest)
yPredictT=predict(regresionTest)
ecmtest=(mean(DatosTest$Y-yPredictT))^2
cat ("El error cuadratico para los datos de test :", ecmtest , "\n")
## El error cuadratico para los datos de test : 2.568342e-30
```