## Trabajo 3

## Samuel Cardenete Rodríguez y Juan José Sierra González 11 de mayo de 2017

Procedemos a la lectura de datos tanto de la base de datos de clasificación 'South African Heart Disease', como para la de regresión 'Los Angeles Ozone'.

Lo primero es hacer numéricos aquellos atributos que esten definidos como texto en nuestro conjunto de datos:

Ahora procedemos a ver si reducimos los datos, para ello aplicamos el PCA (lo que signifique..) sobre el conjunto train, y con las transformaciones indicadas en los parametros. tras esto observamos el parametro rotation, como influye la varianza de cada parámetro en los parámetros preprocesator mediante PCA obtenidos (PC1, PC2...)

sudafricaTrans = preProcess(sudafrica\_train, method = c("BoxCox", "center", "scale", "pca"),thresh = 0.
summary(sudafricaTrans\$rotation)

```
##
         PC1
                             PC2
                                                 PC3
##
    Min.
           :-0.47849
                        Min.
                               :-0.46176
                                            Min.
                                                    :-0.30144
    1st Qu.:-0.37722
                        1st Qu.:-0.30116
                                            1st Qu.:-0.19191
##
   Median :-0.29432
                        Median :-0.07644
                                            Median :-0.02913
##
    Mean
           :-0.28825
                        Mean
                               :-0.05606
                                            Mean
                                                   : 0.07046
                                            3rd Qu.: 0.29827
##
    3rd Qu.:-0.22889
                        3rd Qu.: 0.18078
##
   Max.
           :-0.03329
                               : 0.49188
                                                    : 0.66094
         PC4
                              PC5
                                                  PC6
##
##
           :-0.242637
                                :-0.53414
                                                     :-0.87139
    Min.
                         Min.
                                             Min.
##
    1st Qu.:-0.162339
                         1st Qu.:-0.08373
                                             1st Qu.:-0.12690
##
    Median: 0.004241
                         Median :-0.03965
                                             Median: 0.05408
##
    Mean
           : 0.085613
                         Mean
                                :-0.01638
                                             Mean
                                                     :-0.02827
    3rd Qu.: 0.189590
                         3rd Qu.: 0.05600
                                             3rd Qu.: 0.19933
##
##
    Max.
           : 0.792789
                                : 0.69538
                                                    : 0.25503
                         Max.
                                             Max.
         PC7
                              PC8
##
##
    Min.
           :-0.513369
                         Min.
                                :-0.47345
##
    1st Qu.:-0.262509
                         1st Qu.:-0.21153
##
   Median: 0.070389
                         Median: 0.01293
   Mean
           : 0.004661
                                : 0.01647
                         Mean
##
    3rd Qu.: 0.177744
                         3rd Qu.: 0.11471
    Max.
           : 0.447704
                                : 0.73000
                         Max.
```

## nearZeroVar(sudafricaTrans\$rotation)

## ## integer(0)

Como comprobamos con la función near cero observamos que no existe ningun atributo cuyas varianzas respecto a las demás sean todas cercanas a cero, por lo que quitar un atributo no sería aconsejable pues no podemos asegurar que no sea importante. Por tanto nos quedamos con 10 atributos.

Para conlcuir el preprocesamiento de los datos, los centramos, aplicamos el BoxCox y los escalamos:

```
sudafricaTrans = preProcess(sudafrica_train[,-ncol(sudafrica_train)], method = c("BoxCox", "center", "s
sudafrica_train[,-ncol(sudafrica_train)] = predict(sudafricaTrans, sudafrica_train[,-ncol(sudafrica_train)])
```

Para realizarar un modelo, vemos cuales son las características más representativao (varianza mayor):

```
regsub_sudafrica =regsubsets(datos_sudafrica[,-ncol(datos_sudafrica)], datos_sudafrica[,ncol(datos_sudafrica)]

## Subset selection object

## 9 Variables (and intercept)

## Forced in Forced out

## famhist FALSE FALSE
```

```
## sbp
                 FALSE
                             FALSE
## tobacco
                 FALSE
                             FALSE
## ldl
                 FALSE
                             FALSE
                 FALSE
                             FALSE
## adiposity
                 FALSE
                             FALSE
## typea
                 FALSE
                             FALSE
## obesity
## alcohol
                 FALSE
                             FALSE
                 FALSE
                             FALSE
## age
## 1 subsets of each size up to 8
```

```
## Selection Algorithm: exhaustive
             famhist sbp tobacco ldl adiposity typea obesity alcohol age
                      . . . . .
                                   (1)""
                                                                            "*"
## 1
                                   11 11 11 11
                                                          11 11
                                                                   11 11
## 2
      (1)"*"
                                                                            "*"
## 3 (1) "*"
                                   . . . . . .
                                                                            "*"
     (1)"*"
                      11 11 11 11 11 11
                                   11 11 11 11
                                                                            "*"
      (1)"*"
                                                                            11 * 11
## 5
                                   "*" " "
                                                   "*"
                                                                            "*"
## 6
     (1)"*"
                                   "*" " "
                                                                            "*"
                      11 * 11 * 11
                                                          11 * 11
## 7 (1)"*"
                                                   11 * 11
## 8 (1)"*"
                                   "*" "*"
                                                                            "*"
```

Ahora que sabemos cuáles son las características más recomendables para realizar modelos, vamos a construir una serie de ellos con algunas de estas características y validaremos con el conjunto de test para comprobar los errores que reflejan.

Para empezar calculamos un modelo lineal de forma que predecimos chd (etiquetas) a partir del atributo más representativo, en nuestro caso como hemos comprobado 'age'.

Una vez calculado el modelo, empleamos la función predict para obtener la probabilidad de cada etiqueta. Como en nuestro caso

```
m1_sudafrica = lm(chd ~ age, data=sudafrica_train)
prob_test_m1sud = predict(m1_sudafrica, data.frame(sudafrica_test[,-ncol(sudafrica_test)]), type="response of test_m1sud = rep(0, length(prob_test_m1sud))
    # predicciones por defecto 0
pred_test_m1sud[prob_test_m1sud >=0.5] = 1
    # >= 0.5 clase 1
table(pred_test_m1sud, sudafrica_test[,ncol(sudafrica_test)])
```

```
##
## pred_test_m1sud 0 1
##
                                               0 75 33
                                                1 10 21
##
eout_m1sud = mean(pred_test_m1sud != sudafrica_test[,ncol(sudafrica_test)])
cat("Eval corockn el modelo LR "); print(m1_sudafrica$call)
## Eval corockn el modelo LR
## lm(formula = chd ~ age, data = sudafrica_train)
eout_m1sud
## [1] 0.3093525
Obtenemos un error de 0.35, para nada aceptable, por tanto busquemos un modelo diferente empleando otra
carasterística, la siguiente más representativa para el cálculo del modelo que en nuestro caso es famhist:
m1_sudafrica = lm(chd ~ famhist + age, data=sudafrica_train)
prob_test_m1sud = predict(m1_sudafrica, data.frame(sudafrica_test[,-ncol(sudafrica_test)]), type="respondents.come between the color of the col
pred_test_m1sud = rep(0, length(prob_test_m1sud))
   # predicciones por defecto 0
pred_test_m1sud[prob_test_m1sud >=0.5] = 1
   # >= 0.5 clase 1
table(pred_test_m1sud, sudafrica_test[,ncol(sudafrica_test)])
##
## pred_test_m1sud 0 1
                                               0 72 30
                                                1 13 24
eout_m1sud = mean(pred_test_m1sud != sudafrica_test[,ncol(sudafrica_test)])
cat("Eval con el modelo LR "); print(m1_sudafrica$call)
## Eval con el modelo LR
## lm(formula = chd ~ famhist + age, data = sudafrica_train)
eout_m1sud
## [1] 0.3093525
```