Introduccion a ML. Ejercicios

Laura Sudupe Medinilla

17/2/2021

```
# Función para cargar todos los paquetes necesarios
LoadLibraries <- function() {</pre>
  myLibraries <- c("faraway", "ggplot2", "dplyr", "cowplot", "scales", "aplot",
                   "XML", "httr", "RCurl")
  invisible(lapply(myLibraries, library, character.only = TRUE))
}
LoadLibraries()
##
## Attaching package: 'dplyr'
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##
       filter, lag
## The following objects are masked from 'package:base':
##
##
       intersect, setdiff, setequal, union
```

EJERCICIOS FARADAY.

1. The dataset teengamb concerns a study of teenage gambling in Britain. Make a numerical and graphical summary of the data, commenting on any features that you find interesting. Limit the output you present to a quantity that a busy reader would find sufficient to get a basic understanding of the data.

```
# Cargamos el paquete
data <- teengamb
rownames(data) <- c(1:nrow(data))

#Vamos a ver los datos que lo componen
head(data)</pre>
```

```
##
     sex status income verbal gamble
## 1
              51
                   2.00
                                    0.0
       1
## 2
                              8
       1
              28
                   2.50
                                    0.0
## 3
              37
                   2.00
                              6
                                    0.0
       1
## 4
              28
                   7.00
                                    7.3
                              8
                                   19.6
## 5
              65
                   2.00
       1
## 6
                   3.47
                                    0.1
```

```
dim(data) #número de filas y columnas
```

[1] 47 5

str(data) #estructura de las variables

```
## 'data.frame': 47 obs. of 5 variables:
## $ sex : int 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
## $ status: int 51 28 37 28 65 61 28 27 43 18 ...
## $ income: num 2 2.5 2 7 2 3.47 5.5 6.42 2 6 ...
## $ verbal: int 8 8 6 4 8 6 7 5 6 7 ...
## $ gamble: num 0 0 0 7.3 19.6 0.1 1.45 6.6 1.7 0.1 ...
```

Vemos que tenemos 5 columnas y 47 filas. Todos los valores son numericos, vemos que la variable sex es categorica

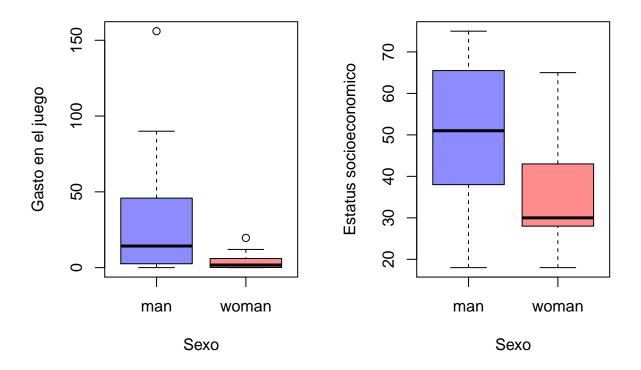
```
data$sex <- factor(data$sex, levels = c(0,1), labels = c("man", "woman"))
summary(data)</pre>
```

```
##
                status
                              income
                                             verbal
                                                            gamble
      sex
   man :28
             Min. :18.00 Min. : 0.600 Min. : 1.00
                                                        Min. : 0.0
##
##
  woman:19
            1st Qu.:28.00 1st Qu.: 2.000 1st Qu.: 6.00
                                                        1st Qu.: 1.1
##
             Median: 43.00 Median: 3.250 Median: 7.00
                                                        Median: 6.0
                  :45.23
                           Mean : 4.642
                                          Mean : 6.66
                                                        Mean : 19.3
##
             Mean
##
             3rd Qu.:61.50
                           3rd Qu.: 6.210
                                          3rd Qu.: 8.00
                                                        3rd Qu.: 19.4
             Max. :75.00
                           Max. :15.000
                                          Max. :10.00
                                                        Max. :156.0
##
```

```
sum(is.na(data))
```

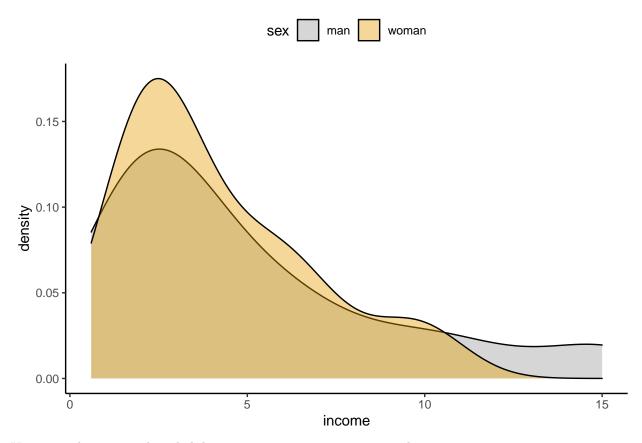
[1] 0

Vamos a realizar algunas representaciónes para estudiar los datos



Vemos que hay una diferencia considerable, para el grupo de los hombres tenemos mayores valores tanto en el gasto en el juego como en el estatus socioeconomico

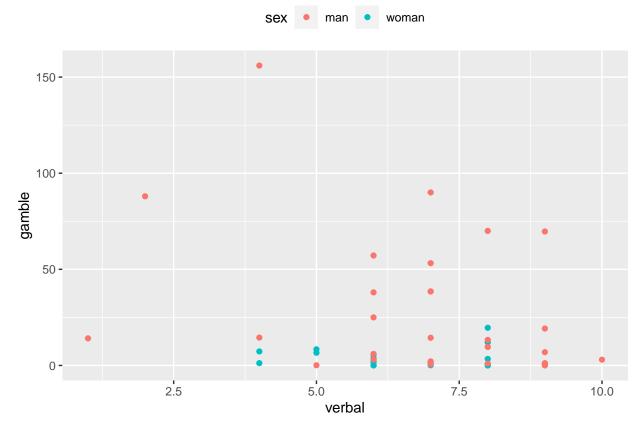
```
#Veamos como se distribuye los ingresos dependiendo el sexo
data%>%
ggplot(aes(x = income, fill = sex)) + geom_density(alpha=0.4) +
scale_fill_manual(values=c("#999999", "#E69F00", "#56B4E9")) +
theme_classic() + theme(legend.position="top")
```



Vemos que hay mayor densidad de mujeres que tienen ingresos mas bajos

```
#Vamos a ver la relación entre la puntuación verbal y el gasto en el juego por
#sexos

ggplot(data, aes(x= verbal, y=gamble, color = sex)) + geom_point()+
    theme(legend.position = "top", legend.direction = "horizontal")
```



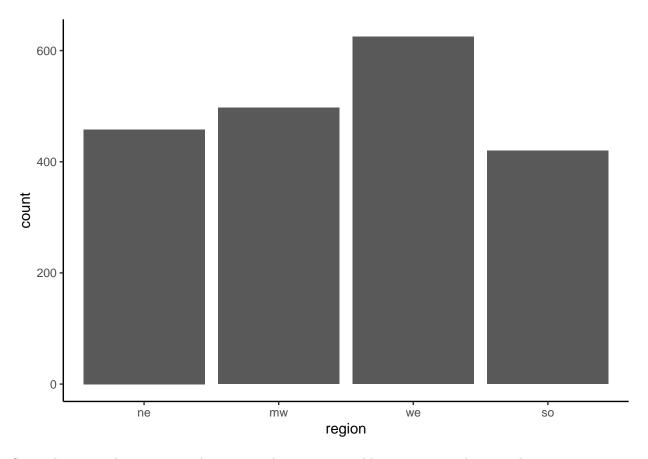
Observamos que para valores de puntuación verbal entre 4 y 8 las mujeres tienen un gasto mensual menor en el juego.

2. The dataset uswages is drawn as a sample from the Current Population Survey in 1988. Make a numerical and graphical summary of the data as in the previous question.

```
data2 <- uswages
head(data2)
##
            wage educ exper race smsa ne
                                           mw
                                               so
                                                  we pt
## 6085
        771.60
                    18
                          18
                                 0
                                                0
                                                    0
                                                       0
## 23701 617.28
                   15
                          20
                                 0
                                             0
                                                    1
                                                       0
## 16208 957.83
                    16
                           9
                                                       0
                                 0
                                             0
## 2720
         617.28
                    12
                          24
                                 0
                                             0
                                                0
                                                       0
## 9723 902.18
                                                0
                                                   0
                                                       0
                    14
                          12
                                 0
                                      1
                                          0
                                             1
## 22239 299.15
                    12
                          33
summary(data2)
```

```
##
                             educ
                                                               race
         wage
                                             exper
##
           : 50.39
                       Min.
                               : 0.00
                                         Min.
                                                :-2.00
                                                                  :0.000
                                                          Min.
    1st Qu.: 308.64
                       1st Qu.:12.00
                                         1st Qu.: 8.00
                                                          1st Qu.:0.000
##
##
    Median: 522.32
                       Median :12.00
                                         Median :15.00
                                                          Median : 0.000
                                         Mean
           : 608.12
                               :13.11
                                                                 :0.078
##
    Mean
                       {\tt Mean}
                                                :18.41
                                                          Mean
    3rd Qu.: 783.48
                       3rd Qu.:16.00
                                         3rd Qu.:27.00
                                                          3rd Qu.:0.000
```

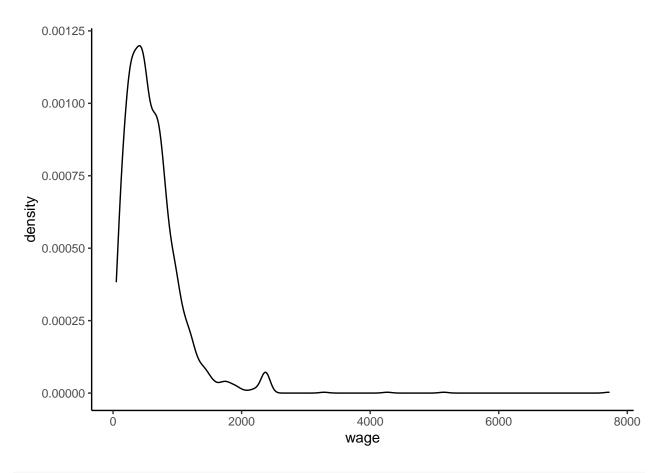
```
:7716.05 Max. :18.00 Max.
                                          :59.00
                                                  Max. :1.000
##
   Max.
##
        smsa
                        ne
                                       mw
                                                        SO
                                                  Min.
                                                         :0.0000
## Min. :0.000 Min. :0.000
                                  Min. :0.0000
                 1st Qu.:0.000
                                                 1st Qu.:0.0000
  1st Qu.:1.000
                                  1st Qu.:0.0000
## Median :1.000 Median :0.000
                                  Median :0.0000
                                                 Median :0.0000
## Mean
         :0.756 Mean
                         :0.229
                                       :0.2485
                                                         :0.3125
                                  Mean
                                                 Mean
## 3rd Qu.:1.000 3rd Qu.:0.000
                                  3rd Qu.:0.0000 3rd Qu.:1.0000
## Max.
          :1.000 Max.
                         :1.000
                                  Max. :1.0000 Max. :1.0000
##
         we
                       pt
## Min.
        :0.00
                 Min.
                        :0.0000
## 1st Qu.:0.00
                 1st Qu.:0.0000
## Median :0.00
                Median :0.0000
## Mean
         :0.21
                Mean
                        :0.0925
## 3rd Qu.:0.00
                 3rd Qu.:0.0000
## Max.
          :1.00
                 Max. :1.0000
#Creamos una columna region y añadimos el distrito
data2$mw <- ifelse(data2$mw == 1, 2, data2$mw)</pre>
data2$so <- ifelse(data2$so == 1, 3, data2$so)</pre>
data2$we <- ifelse(data2$we == 1, 4, data2$we)</pre>
data2$region <- ifelse(data2$ne == 1, data2$ne, data2$mw)</pre>
data2$region <- ifelse(data2$region == 0, data2$we, data2$region)</pre>
data2$region <- ifelse(data2$region == 0, data2$so, data2$region)
data2$region <- as.factor(data2$region)</pre>
levels(data2$region) <- c("ne", "mw", "we", "so")</pre>
str(data2)
                  2000 obs. of 11 variables:
## 'data.frame':
## $ wage : num 772 617 958 617 902 ...
## $ educ : int 18 15 16 12 14 12 16 16 12 12 ...
## $ exper : int 18 20 9 24 12 33 42 0 36 37 ...
## $ race : int 0000000000...
## $ smsa : int 1 1 1 1 1 1 1 1 0 ...
## $ ne
          : int 1001000000...
## $ mw
           : num 0000200202...
## $ so
         : num 0030003000...
## $ we
           : num 0 4 0 0 0 4 0 0 4 0 ...
## $ pt
           : int 000001110...
## $ region: Factor w/ 4 levels "ne", "mw", "we", ...: 1 4 3 1 2 4 3 2 4 2 ...
Vamos a realizar algunas modificaciones para mayor entendimiento de los datos.
ggplot(data2, aes(region), width=2) + geom_bar(aes(fill=race)) + theme_classic()
```



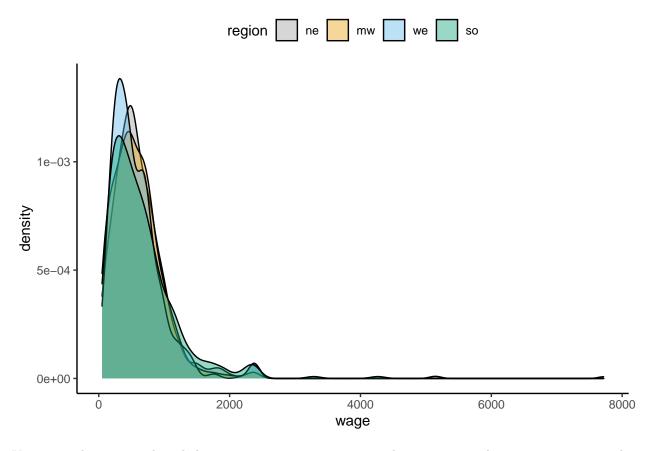
Se puede ver que la proporcion de personas de raza negra y blanca esta muy desajustado

```
#Veamos como se distribuye la cantidad de ganancias dependiendo de la raza y de
#la zona

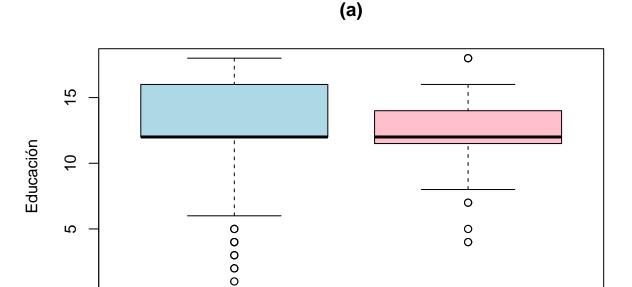
par(mfrow=c(2,1))
data2%>%
ggplot(aes(x = wage, fill = race)) + geom_density(alpha=0.4) +
scale_fill_manual(values=c("#999999", "#E69F00", "#56B4E9")) +
theme_classic() + theme(legend.position="top")
```



```
data2%>%
ggplot(aes(x = wage, fill = region)) + geom_density(alpha=0.4) +
scale_fill_manual(values=c("#999999", "#E69F00", "#56B4E9", "#009E73")) +
theme_classic() + theme(legend.position="top")
```



Vemos que hay mayor densidad en cuanto a menor ingresos en la raza negra. A su vez, en cuanto a los distritos se mantiene bstante igualado con una densidad mayor en menor ingresos en el sur.



Aunque tenemos outliers, vemos que los niveles de educación estan por debajo en la raza negra EJERCICIOS CARMONA.

O

0

3. Consideremos el problema de tráfico planteado en el apartado 1.2 de este capítulo, con la variable independiente densidad y la variable dependiente raíz cuadrada de la velocidad. Con los datos proporcionados en la tabla 1.1

raza

0

1

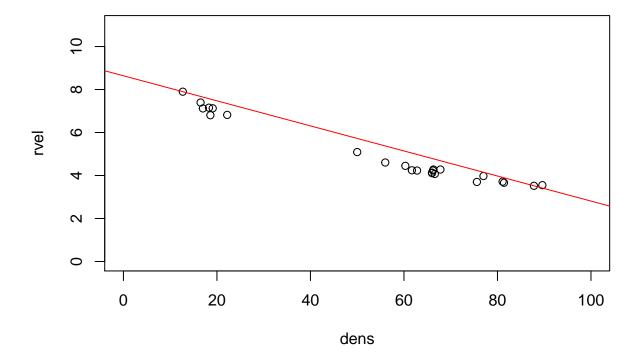
```
dens <- c(12.7,17.0,66.0,50.0,87.8,81.4,75.6,66.2,81.1,62.8,77.0,89.6,
18.3,19.1,16.5,22.2,18.6,66.0,60.3,56.0,66.3,61.7,66.6,67.8)
vel <- c(62.4,50.7,17.1,25.9,12.4,13.4,13.7,17.9,13.8,17.9,15.8,12.6,
51.2,50.8,54.7,46.5,46.3,16.9,19.8,21.2,18.3,18.0,16.6,18.3)
rvel <- sqrt(vel)</pre>
```

realizar el siguiente proceso:

0

(a) Dibujar la nube de puntos y la recta que pasa por los puntos (12.7,62.4) y (87.8,12.4). Dibujar el gráfico de los residuos con la densidad y el gráfico con las predicciones. Calcular la suma de cuadrados de los residuos.

```
# Vamos a calcular la ecuación de la recta que pasa por los puntos x \leftarrow c(12.7, 87.8) y \leftarrow sqrt(c(62.4, 12.4)) reg_lin \leftarrow lm(y \sim x) reg_lin
```



```
#Dibujamos el grafico de residuos vs densidad y residuos vs predicciones
#Calculamos las predicciones con los coeficientes de la recta que pasa por los
#puntos

predicciones <- reg_lin$coef[1] + reg_lin$coef[2] * dens

#Calculamos los residuos
e <- rvel - predicciones

par(mfrow=c(1,2))
plot(dens, e, xlab="Densidad", ylab="Residuos", ylim=c(-0.8,0.8))
abline(h=0,col="red")
plot(predicciones, e, xlba="Densidad", ylab ="Predicciones", ylim=c(-0.8,0.8))</pre>
```

```
## Warning in plot.window(...): "xlba" is not a graphical parameter

## Warning in plot.xy(xy, type, ...): "xlba" is not a graphical parameter

## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a

## graphical parameter

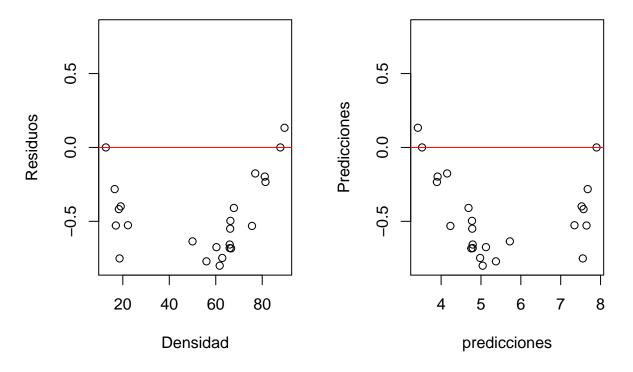
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a

## graphical parameter

## Warning in box(...): "xlba" is not a graphical parameter

## Warning in title(...): "xlba" is not a graphical parameter

## Warning in title(...): "xlba" is not a graphical parameter
```



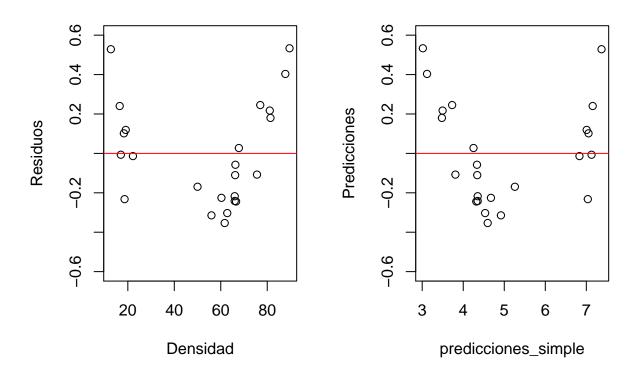
Tenemos un patron de dispersión no aleatorio en los residuos, esto indica que no se cumple el supuesto de varianza constante en los errores del modelo. Tenemos una tendencia de abanico.

```
#Calculamos la suma de los cuadrados del residuo
SCE <- sum((e)^2)
SCE
```

[1] 6.689836

(b) Hallar la recta de regresión simple. Dibujar el gráfico de los residuos con la densidad y el gráfico con las predicciones. Calcular la suma de cuadrados de los residuos.

```
#Hallamos la recta
reg_lin_simple <- lm(rvel ~ dens)</pre>
reg_lin_simple
##
## Call:
## lm(formula = rvel ~ dens)
## Coefficients:
## (Intercept)
                       dens
       8.08981
                  -0.05663
##
\#Hallamos\ los\ residuos\ y\ las\ predicciones
residuos_simple <- reg_lin_simple$residual</pre>
predicciones_simple <- rvel - residuos_simple</pre>
#Dibujamos las graficas
par(mfrow=c(1,2))
plot(dens, residuos_simple, xlab="Densidad", ylab="Residuos", ylim=c(-0.6,0.6))
abline(h=0,col="red")
plot(predicciones_simple, residuos_simple, xlba="Densidad", ylab ="Predicciones"
 , ylim=c(-0.6,0.6))
## Warning in plot.window(...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in plot.xy(xy, type, ...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a
## graphical parameter
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a
## graphical parameter
## Warning in box(...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in title(...): "xlba" is not a graphical parameter
abline(h=0,col="red")
```



```
#Calculamos suma de cuadrados de los residuos
SCE_simple <- sum((residuos_simple)^2)
SCE_simple</pre>
```

[1] 1.591218

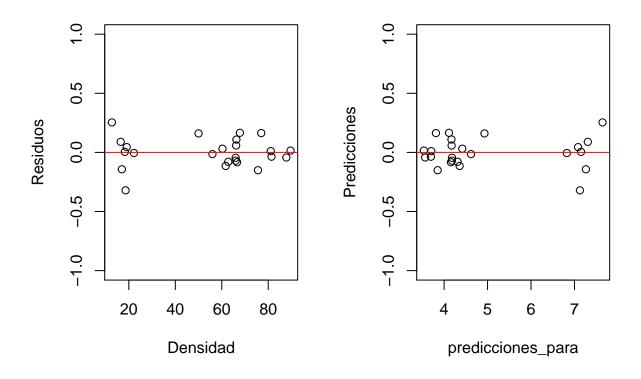
Estan mas cerca del 0 pero siguen teniendo una tendencia. La suma de los cuadrados de los residuos se ha reducido

(c) Mejorar el modelo anterior considerando una regresión parabólica. Dibujar el gráfico de los residuos con la densidad y el gráfico con las predicciones. Calcular la suma de cuadrados de los residuos.

```
#Ajustamos a una regresion polinomica
reg_parabolica <- lm(rvel ~ poly(dens,2))
reg_parabolica</pre>
```

```
##
## Call:
## lm(formula = rvel ~ poly(dens, 2))
##
## Coefficients:
## (Intercept) poly(dens, 2)1 poly(dens, 2)2
## 5.007 -6.994 1.113
```

```
#Hallamos los residuos y las predicciones
residuos_para <- reg_parabolica$residual</pre>
predicciones_para <- rvel - residuos_para</pre>
#Dibujamos las graficas
par(mfrow=c(1,2))
plot(dens, residuos_para, xlab="Densidad", ylab="Residuos", ylim=c(-1,1))
abline(h=0,col="red")
plot(predicciones_para, residuos_para, xlba="Densidad", ylab ="Predicciones"
    , ylim=c(-1,1))
## Warning in plot.window(...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in plot.xy(xy, type, ...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a
## graphical parameter
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a
## graphical parameter
## Warning in box(...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in title(...): "xlba" is not a graphical parameter
abline(h=0,col="red")
```



```
#Calculamos suma de cuadrados de los residuos
SCE_para <- sum((residuos_para)^2)
SCE_para</pre>
```

[1] 0.3534143

(d) Calcular la capacidad de la carretera o punto de máximo flujo. Recordar que flujo = vel × densidad.

Para encontrar el punto maximo, tenemos que representar la funcion del flujo respecto de la densidad. Una vez que tenemos la curva, encontrar cuando la derivada vale 0. No se como tendria que hacerlo en R.

4. La siguiente tabla contiene los mejores tiempos conseguidos en algunas pruebas de velocidad en los Juegos Olímpicos de Atlanta:

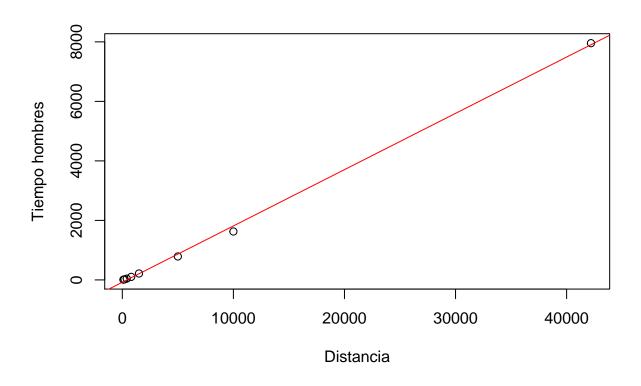
```
distancia <- c(100, 200, 400, 800, 1500, 5000, 10000, 42192)

tiempo_h <- c(9.84, 19.32, 43.19, 102.58, 215.78, 787.96, 1627.34, 7956)

tiempo_m <- c(10.94, 22.12, 48.25, 117.73, 240.83, 899.88, 1861.63, 8765.00)
```

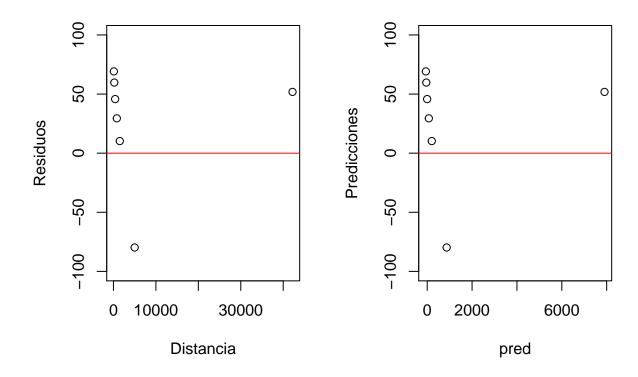
Si tomamos como variable regresora o independiente la distancia (metros) y como variable respuesta o dependiente el tiempo (segundos):

(a) Calcular la recta de regresión simple con los datos de los hombres y dibujarla. Dibujar el gráfico de los residuos con la distancia y el gráfico con las predicciones. Calcular la suma de cuadrados de los residuos y el R2.



```
#Hallamos los residuos y las predicciones
e <- reg_sim_hombres$residuals</pre>
pred <- tiempo_h - e</pre>
#Dibujamos las graficas
par(mfrow=c(1,2))
plot(distancia, e, xlab="Distancia", ylab="Residuos", ylim=c(-100,100))
abline(h=0,col="red")
plot(pred, e, xlba="Distancia", ylab ="Predicciones"
     , ylim=c(-100,100))
## Warning in plot.window(...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in plot.xy(xy, type, ...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a
## graphical parameter
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a
## graphical parameter
## Warning in box(...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in title(...): "xlba" is not a graphical parameter
```

abline(h=0,col="red")



```
#Calculamos suma de cuadrados de los residuos
SCE_h <- sum((e)^2)
SCE_h
```

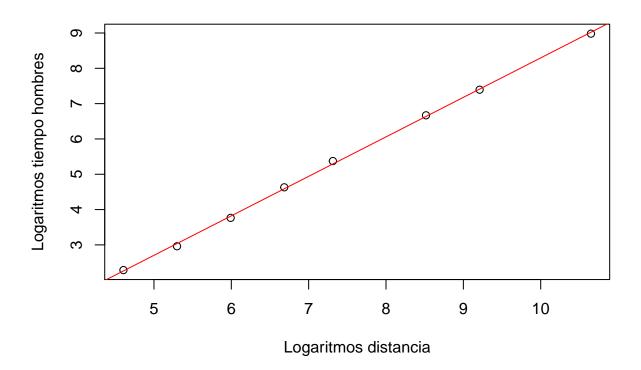
[1] 55189

```
#R2 es "Multiple R-squared"
summary(reg_sim_hombres)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = tiempo_h ~ distancia)
##
## Residuals:
##
       Min
                1Q Median
                                ЗQ
                                       Max
## -186.35 -12.27
                     37.60
                             53.79
                                     69.16
##
## Coefficients:
##
                 Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) -78.234245 38.827257
                                     -2.015
                                               0.0905 .
## distancia
                 0.189193
                            0.002514 75.256 3.71e-10 ***
## ---
```

```
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 95.91 on 6 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9989, Adjusted R-squared: 0.9988
## F-statistic: 5663 on 1 and 6 DF, p-value: 3.705e-10
```

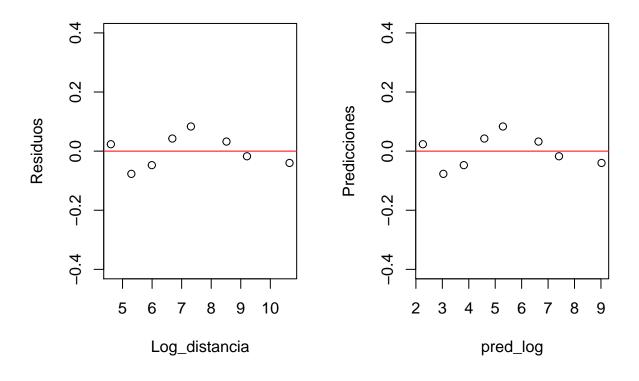
(b) Repetir el apartado anterior utilizando los logaritmos de las variables tiempo y distancia.



```
#Hallamos los residuos y las predicciones
e_log <- reg_sim_hombres_log$residuals
pred_log <- log_tiempo_h - e_log

#Dibujamos las graficas
par(mfrow=c(1,2))
plot(log_distancia, e_log, xlab="Log_distancia", ylab="Residuos", ylim=c(-0.4,0.4))</pre>
```

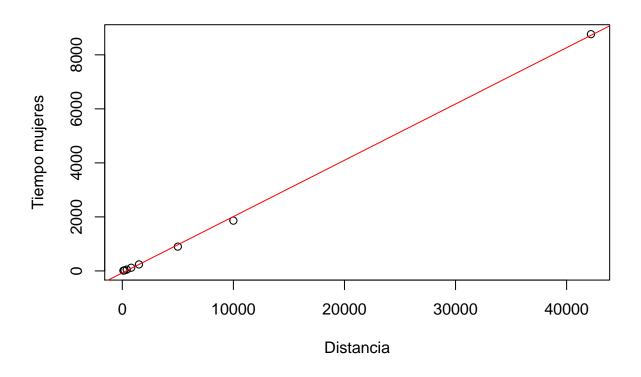
abline(h=0,col="red")



```
#R2 es "Multiple R-squared"
summary(reg_sim_hombres_log)
```

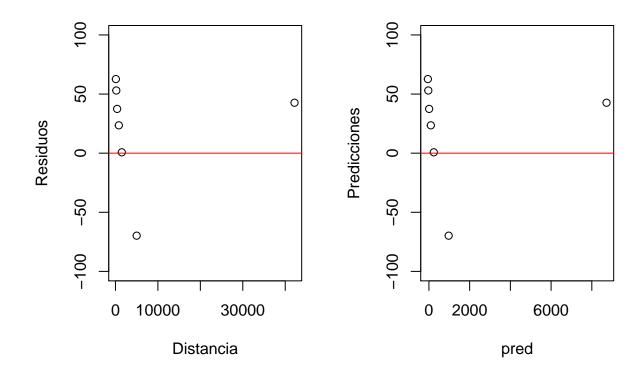
```
##
## Call:
## lm(formula = log_tiempo_h ~ log_distancia)
## Residuals:
        Min
                   1Q
                         Median
                                               Max
## -0.076910 -0.041887 0.003026 0.034941 0.083359
##
## Coefficients:
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
                         0.08066 -35.78 3.18e-08 ***
## (Intercept) -2.88596
                            0.01071 104.44 5.19e-11 ***
## log_distancia 1.11809
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
##
## Residual standard error: 0.05835 on 6 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9995, Adjusted R-squared: 0.9994
## F-statistic: 1.091e+04 on 1 and 6 DF, p-value: 5.192e-11
```

(c) Repetir los dos apartados anteriores utilizando los datos de las mujeres.



```
#Hallamos los residuos y las predicciones
e <- reg_sim_mujeres$residuals</pre>
pred <- tiempo_m - e</pre>
#Dibujamos las graficas
par(mfrow=c(1,2))
plot(distancia, e, xlab="Distancia", ylab="Residuos", ylim=c(-100,100))
abline(h=0,col="red")
plot(pred, e, xlba="Distancia", ylab ="Predicciones"
     , ylim=c(-100,100))
## Warning in plot.window(...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in plot.xy(xy, type, ...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a
## graphical parameter
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a
## graphical parameter
## Warning in box(...): "xlba" is not a graphical parameter
## Warning in title(...): "xlba" is not a graphical parameter
```

```
abline(h=0,col="red")
```

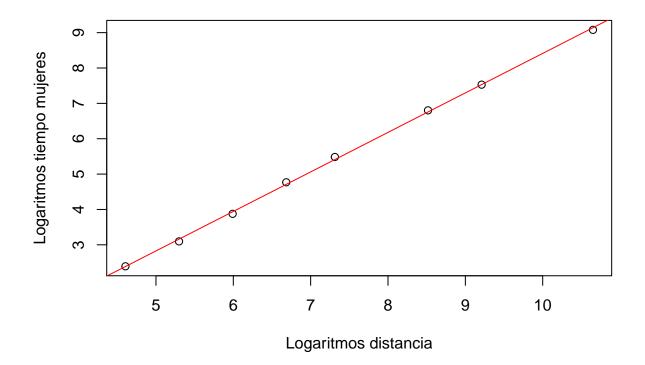


```
#Calculamos suma de cuadrados de los residuos
SCE_h <- sum((e)^2)
SCE_h
```

[1] 37973.26

```
#R2 es "Multiple R-squared"
summary(reg_sim_mujeres)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = tiempo_m ~ distancia)
##
## Residuals:
##
       Min
                1Q
                   Median
                                ЗQ
                                       Max
## -150.29 -16.90
                     30.50
                             45.25
                                     62.67
##
## Coefficients:
##
                 Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) -72.579108 32.206936
                                     -2.254
                                               0.0651 .
## distancia
                 0.208450
                            0.002085 99.960 6.76e-11 ***
## ---
```



```
## Warning in plot.window(...): "xlba" is not a graphical parameter

## Warning in plot.xy(xy, type, ...): "xlba" is not a graphical parameter

## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a

## graphical parameter

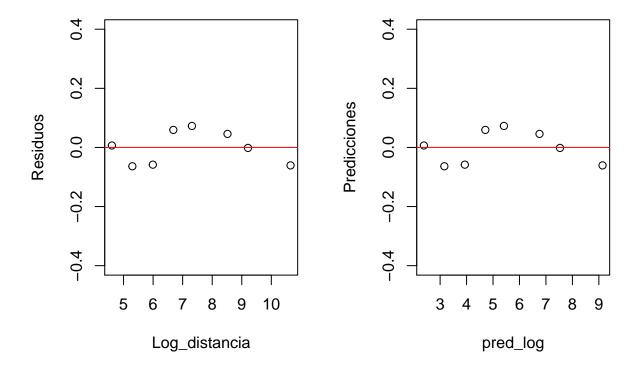
## Warning in axis(side = side, at = at, labels = labels, ...): "xlba" is not a

## graphical parameter

## Warning in box(...): "xlba" is not a graphical parameter

## Warning in title(...): "xlba" is not a graphical parameter

## Warning in title(...): "xlba" is not a graphical parameter
```



```
#Calculamos suma de cuadrados de los residuos
SCE_h <- sum((e_log)^2)
SCE_h</pre>
```

[1] 0.02210668

```
#R2 es "Multiple R-squared"
summary(reg_sim_mujeres_log)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = log_tiempo_m ~ log_distancia)
##
## Residuals:
                                       ЗQ
##
        Min
                   1Q
                         Median
                                                Max
## -0.063794 -0.058885 0.002453 0.049190 0.072736
##
## Coefficients:
##
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
                -2.75908 0.08390 -32.88 5.26e-08 ***
## (Intercept)
                            0.01114 100.33 6.61e-11 ***
## log_distancia 1.11721
## ---
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
##
## Residual standard error: 0.0607 on 6 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9994, Adjusted R-squared: 0.9993
## F-statistic: 1.007e+04 on 1 and 6 DF, p-value: 6.609e-11
```

OTROS EJERCICIOS.

1. Con los datos de la tensión arterial sistólica y la edad de los 69 pacientes que podemos encontrar en la web de www.fisterra.com https://www.fisterra.com/mbe/investiga/regre_lineal_simple/regre_lineal_simple.asp

Calcular los coeficientes de regresión de la recta mínimo cuadrática.

```
head(datos)
## V1 V2 V3 V4 V5 V6
## 1 1 114 17 36 156 47
## 2 2 134 18 37 159 47
## 3 3 124 19 38 130 48
## 4 4 128 19 39 157 48
## 5 5 116 20 40 142 50
## 6 6 120 21 41 144 50
#Ordenamos el dataframe
colnames(datos) <- c("n","tension","edad","n","tension","edad")</pre>
datos <- rbind(datos[,1:3],datos[,4:6])</pre>
datos <- datos[-70,]</pre>
#Coeficientes de la recta de regresión
recta <- lm(tension ~ edad, datos)</pre>
coeficientes <- recta$coef</pre>
coeficientes
## (Intercept)
                      edad
## 103.3526585 0.9835585
```