

concordance=TRUE

Métodos estadísticos

Introducción al R

Daniel Grados
danny.grados@gmail.com

05-10/07/2019

Introducción al ambiente R: Motivación

- Grandes fuentes de almacenamiento de datos.
- Necesidad de manejar grandes fuentes de datos.
- Analizar datos permite encontrar patrones ocultos.
- Gran facilidad para realizar análisis científicos.

El proyecto R para manipulación de datos



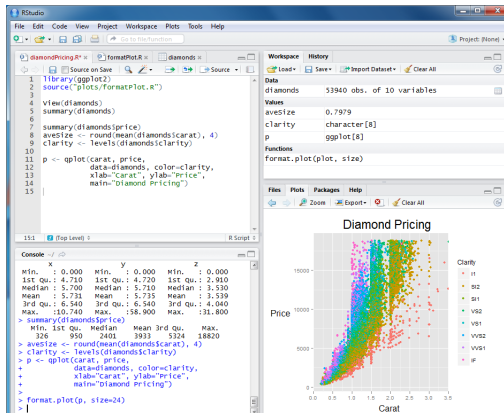
- R es libre y de código abierto <http://www.r-project.org/>
- Permite manipular y almacenar datos de manera efectiva.
- Es un lenguaje de programación completo: variables, loop, condiciones, funciones.
- Provee muchas librerías para realizar distintos tipos de análisis de datos (**CRAN**: <http://cran.r-project.org/>)

¿Por qué usar R?

- R está orientado al análisis de datos (estadística).
- R es un software libre y de código abierto (a diferencia de otros programas como SPSS o SAS).
- Está disponible para muchos sistemas operativos.

Rstudio

- R funciona a través de líneas de comandos.
- Para trabajar en un entorno más amigable usaremos RStudio.
- RStudio utiliza diferentes colores para funciones, sentencias, etc.



Estructura del curso

- Introducción.
- Tipos de objetos utilizados en R.
- Importación de datos en R.
- Estadística descriptiva.
- Gráficos en R.
- Introducción a la programación en R.

Usando R como calculadora

R puede usarse para las funciones mas básicas como una calculadora.

```
1 + 2
```

```
## [1] 3
```

```
2*3
```

```
## [1] 6
```

```
2^3
```

```
## [1] 8
```

```
exp(-5)
```

```
## [1] 0.006737947
```

```
log(4)
```

```
## [1] 1.386294
```

```
pi
```

```
## [1] 3.141593
```


Funciones aritméticas en R

| Función | |
|----------------|------------------------------------|
| abs | Valor absoluto |
| sqrt | Raiz cuadrada |
| sin cos tan | Funciones trigonométricas |
| asin acos atan | Funciones trigonométricas inversas |
| sinh cosh tanh | Funciones hiperbólicas |
| exp log | Exponencial y logaritmo natural |
| log10 | Logaritmo en base 10 |

Ejerc. Usando las funciones en R Calcular:

1) $\sqrt{100} + \log_{10}(100)$

2) $\sqrt{(\text{seno}(45 * \pi/180))}$

Declarando variables en R

- Las variables se pueden declarar usando `<-`, `=` o la función `assing`

```
a <- 2  
b = 3  
c <- 'm'
```

- Por convención se usa mayormente `<-`
- Las variables pueden ser de clase **numeric**, **factor**, **character**, **logical**
- Para saber que tipo de objeto tenemos usamos el comando `class`

```
c <- c('A','B'); class(c)  
  
## [1] "character"
```

Ayuda y el workspace

- Para tener ayuda de una función usamos **help()** o **?**.

```
help(ls)
?ls
help('for')
```

- Todas las variables quedan en el ambiente **workspace**. Para listarlos se usa el comando **objects()** o **ls()**. Para borrar una variable usamos **rm()**.

```
ls()

## [1] "a" "b" "c"

rm()
# Para borrar todos los archivos rm(list=ls())
```

Ayuda y el workspace

- Para grabar todas las variables del workspace en un archivo y así recuperar lo trabajado en una sesión futura:

```
save.image("myworkspace.RData")  
# Para cargar lo guardado anteriormente  
load("myworkspace.RData")
```

Programación orientada a objetos

Programación Orientada a objetos.

Programación orientada a objetos

R es un lenguaje orientada a objetos: Variables, datos, vectores, matrices, funciones, etc son almacenados en la memoria activa del computador en forma de objetos.

Tipos de objetos en R

Los tipos básicos de objetos en R son:

- Vectores
- Matrices
- Data-frame
- Listas
- Funciones

Tipo de objetos en R

Los tipos básicos de objetos en R son:

Vector

```
x1 <- c(1,3,6)
class(x1)
is.vector(x1); is.matrix(x1); is.numeric(x1)
x2 <- seq(from=0,to=10,by=1)
# ejer. Mostrar el segundo elemento de x1
```


Tipo de objetos en R

Matriz: Los elementos son organizados en dos dimensiones (filas y columnas).

```
matrix(data = NA, nrow = 1, ncol = 1 , ...)
```

```
M1 <- matrix(1:12,ncol = 3)
M2 <- matrix(NaN,ncol = 2, nrow = 3)
# Ejer.
# Cuales son las dimensiones de las dos matrices?.
# Mostrar el elemento en fila 2, columna 2 de M1.
# Calcular M1 + M2.
```

Tipo de objetos en R

Array: El objeto *array* generaliza la idea de una matrix. En un *array* los elementos pueden ser organizados en un número arbitrario de dimensiones.

```
array(data = NA, dim = length(data), dimnames = NULL)
```

```
# Ver la ayuda de array()
A1 <- array(1:24 , dim = c(3,4,2))
# Ejer. estudiar los resultados de las siguientes
# sentencias.
# A1[,2:3,]; A1[2,,1]; sum(A1[, ,1]).
# Cargar la data "Titanic" de R y estudie sus
# características.
```

Tipo de objetos en R

Data-frame

```
# Ver la ayuda de data.frame()  
d1 <- data.frame(X = 1:5, Y = c(51,54,61,67,68))  
names(d1)
```

Listas Son estructuras genéricas y flexibles que permiten almacenar diversos formatos en un único objeto.

```
lis1 <- list(A=1:10, B="Mensaje", C=matrix(1:9, ncol=3))
```

Entrada de datos en R

Importación / Exportación de datos

Entrada de datos en R

R permite ingresar datos de diferentes formas.

Entrada de datos directamente en R - Definiendo vectores

```
a1 <- c(2,5,8)
```

```
a2 <- c(23,25,41,29,48)
```

```
# Crear un vector de secuencia de 1 a 100
```

```
# Crear un vector repitiendo 3 veces 5 y 8
```

```
# alternadamente
```

Usando la función scan

```
y <- scan()
```

```
# Para terminar esta funcion presionar dos veces
```

```
# consecutivas enter
```

```
y
```

Entrada de datos en R

Usando la función `edit`:

el comando `edit(data.frame())` abre una plantilla para digitalizar los datos a ingresar. Los datos digitalizados son almacenados en un *data.frame*.

```
a3 <- edit(data.frame())  
class(a3)  
names(a3)  
dim(a3)
```

Entrada de datos en R

Leyendo datos desde un archivo existente:

Si los datos ya están disponibles en formato electrónico, o digitados en otro programa se puede importar los datos a R sin necesidad de digitarlos nuevamente.

```
read.table(file, header = F , sep = '|', dec = '.' ...)
```

Ejerc. Leer los datos dados como ejemplo. Verificar que tipo de variables están contenidas en ese conjunto de datos.

Exportar datos desde R

R permite exportar datos en diferentes formatos.

Uno de los mas usados es mediante la función *write.table()*.

```
write.table(x,file = "", sep = " ",na = "NA", dec = ".",  
            row.names = TRUE,col.names = TRUE)
```

Otras funciones para importar/exportar datos.

| Función | Tipo de archivo |
|----------------------|---------------------------|
| read.csv / write.csv | Archivo con extensión csv |

Archivos con formato excel?

varios paquetes, xlsReadWrite

Análisis descriptivo en R

Análisis descriptivo: Permite describir apropiadamente las características de un conjunto de datos.

Análisis descriptivo en R

Vamos a ver algunas funciones en R para realizar un análisis descriptivo de un conjunto de variables.

Las variables pueden clasificarse como:

- **Cualitativas:** Nominales y ordinales.
- **Cuantitativas:** Discretas y continuas.

Para explicar mejor el análisis descriptivo vamos a usar bases de datos disponibles en R (*mtcars* y *airquality*).

Para mayor información sobre estas bases de datos usar `help(mtcars)` ó `help(airquality)`.

Análisis descriptivo en R

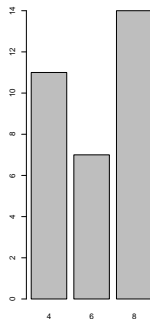
Usaremos la primera base de datos **mtcars** y estudiaremos a una variable cualitativa (cyl: número de cilindros).

```
data(mtcars)
names(mtcars)
## "mpg" "cyl" "disp" "hp" "drat" "wt"
## "qsec" "vs" "am" "gear" "carb"
attach(mtcars) # Fija la base a trabajar
tcyl <- table(cyl) # Numero de cilindros
tcyl
## cyl
## 4 6 8
## 11 7 14
```

Análisis descriptivo en R

Analizando gráficamente las variables

```
par(mfrow=c(1,2))  
barplot(tcyl)  
pie(tcyl)
```



Análisis descriptivo en R

```
# Frecuencia relativa
```

```
prop.table(tcyl)
```

```
## cyl
```

```
##          4          6          8
```

```
## 0.34375 0.21875 0.43750
```

Análisis descriptivo en R

Ahora estudiaremos una variable cuantitativa (mpg: Millas/galon)

```
table(cut(mpg, br=seq(10,35, 5)))
```

```
##  
## (10,15] (15,20] (20,25] (25,30] (30,35]  
##          6         12          8          2          4
```

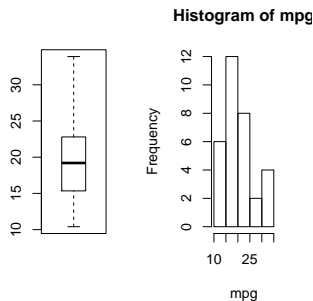
```
summary(mpg)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.   
##    10.40   15.43   19.20   20.09   22.80   33.90
```

```
# stem(mpg), genera un diagrama de hojas y tallos  
# calcular la media, varianza, percentiles
```

Análisis descriptivo en R

```
par(mfrow = c(1,2))  
boxplot(mpg)  
hist(mpg)
```



Análisis bivariado en R

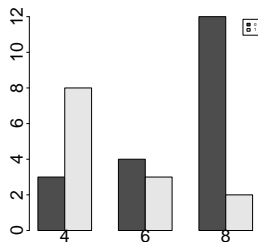
Análisis bivariado entre dos variables cualitativas (am: Transmisión, cyl: Número de cilindros)

```
table(am, cyl)
prop.table(table(am, cyl), margin=1)
prop.table(table(am, cyl), margin=2)
```


Análisis bivariado en R

Frecuencia de transmisión (am) por cilindro (cyl).

```
barplot(table(am, cyl), beside=T, leg=T, cex.axis = 4,
        , cex.names = 4)
```

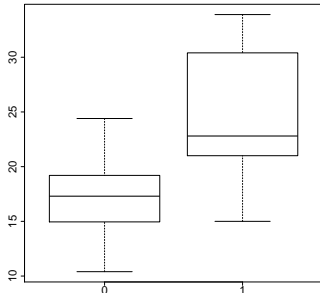


```
# Describir los resultados de:
# barplot(table(am, cyl), leg=T),
```

Análisis bivariado en R

Describiendo el consumo promedio de combustible por tipo de transmisión.

```
m0 <- mean(mpg[am==0])  
m1 <- mean(mpg[am==1])  
boxplot(mpg~am, cex.axis = 2)
```



Análisis bivariado en R

Ejerc. - Hacer histogramas para el rendimiento por galon (mpg) para cada tipo de transmisión (variable am)
- ¿Existe diferencia significativa entre el rendimiento por galon (mpg) entre cada tipo de transmisión?

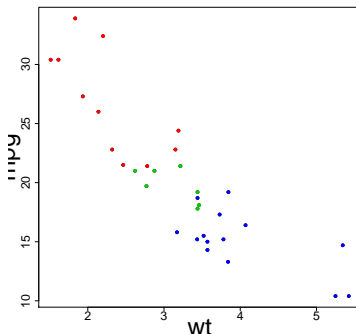
Análisis bivariado en R

Ahora podemos estudiar los rendimientos del carro a diferentes numero de cilindros

```
t.test(mpg[am==0], mpg[am==1])  
## Welch Two Sample t-test  
## data: mpg[am == 0] and mpg[am == 1]  
## t = -3.7671, df = 18.332, p-value = 0.001374  
## alternative hypothesis: true difference in means  
## is not equal to 0
```

Análisis bivariado entre dos variables continuas

```
cor(wt, mpg)
plot(wt, mpg, cex.axis=2, cex.lab=4) # Rendimiento vs peso
points(wt[cyl==4], mpg[cyl==4], col=2, pch=19)
points(wt[cyl==6], mpg[cyl==6], col=3, pch=19)
points(wt[cyl==8], mpg[cyl==8], col=4, pch=19)
```



Aplicando funciones sobre objetos array

Algunas funciones propias de R que nos permiten reducir tiempo en el cálculo

apply

```
apply(X, MARGIN, FUN, ...)
```

X: Array

MARGIN: Filas o Columnas

FUN: Funcion a evaluar

```
# Ejemplo
```

```
x <- cbind(x1 = 3, x2 = c(4:1, 2:5))
```

```
apply(x, 2, mean)
```

```
## x1 x2
```

```
## 3 3
```

Aplicando funciones sobre objetos

tapply

```
tapply(X, INDEX, FUN = NULL, ...)
```

X: Vector

INDEX: Lista de uno o mas factores

FUN: Funcion a evaluar

Ejemplo

```
tapply(mpg, am, mean)
```

```
##           0           1
```

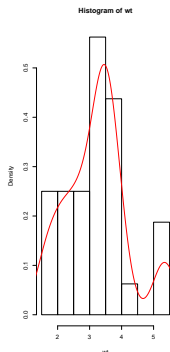
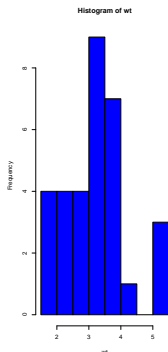
```
## 17.14737 24.39231
```

Gráficos en R

Gráficos nos permiten comprender nuestros datos. Pueden ser gráficos univariados, bivariados, como también multivariados.

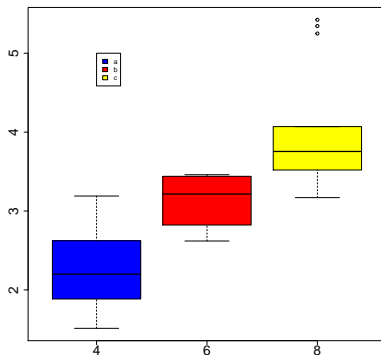
Gráficos en R

```
par(mfrow=c(1,2))
hist(wt,col='blue') # Grafico rendimiento vs peso
hist(wt,freq = FALSE)
lines(density(wt),col='red')
```



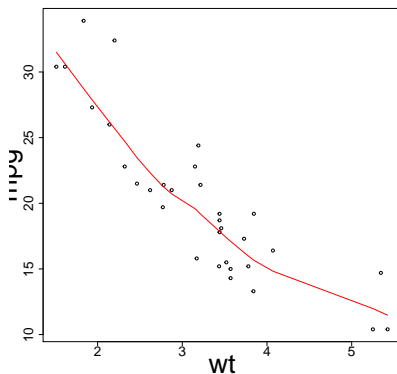
Gráficos en R

```
boxplot(wt~cyl,col=cex.axis=2,col=c('blue','red','yellow'))
# Grafico rendimiento vs peso
legend(5,c('a','b','c'),fill = c('blue','red','yellow'))
```



Gráficos en R

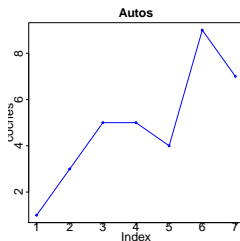
```
plot(wt, mpg, cex.axis=2, cex.lab=4) # Rendimiento vs peso  
lines(lowess(wt, mpg), col='red')
```



Gráficos en R

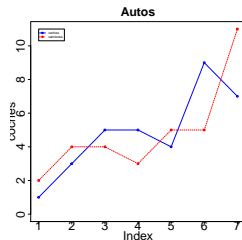
Generando un ejemplo

```
coches <- c(1, 3, 5, 5, 4, 9, 7)
camiones <- c(2, 4, 4, 3, 5, 5, 11)
motos <- c(1, 3, 3, 4, 3, 9, 14)
plot(coches, type="o", col="blue", main='Autos', cex.lab=3,
      cex.axis=3, cex.main=3, cex.sub=3)
```



Gráficos en R

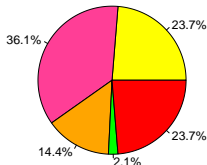
```
plot(coches, type="o", col="blue", ylim=c(0, 11),
     main='Autos', cex.lab=3, cex.axis=3, cex.main=3, cex.sub=3)
lines(camiones, type="o", pch=22, lty=2, col="red")
rango <- range(0, coches, camiones)
legend(1, rango[2], c("coches", "camiones"), cex=0.8,
      col=c("blue", "red"), pch=21:22, lty=1:2)
```



¿Que hace la función *title*?

Gráficos en R

```
pie.fruta <- c(0.23, 0.35, 0.14, 0.02, 0.23)
names(pie.fruta) <- c("Platanos", "Cerezas", "Naranjas",
                      "Manzanas", "Sandias")
fruta_labels <- round(pie.fruta/sum(pie.fruta)*100, 1)
fruta_labels <- paste(fruta_labels, "%", sep="")
pie(pie.fruta,col=c("yellow","violetred1","orange",
                   "green","red"),
    labels=fruta_labels,cex=3)
```



Programación en R

Funciones:

Definición de funciones:

R es un lenguaje que permite crear nuevas funciones. Una función se define con una asignación de la forma.

```
nombre <- function(arg1,arg2,...){expresion}
```

La expresión es una fórmula o grupo de fórmulas que utilizan los argumentos para calcular su valor.

Programación en R

Control y ejecución:

```
if(cond) expr  
if(cond) cons.expr else alt.expr  
for(var in seq) expr  
while(cond) expr  
repeat expr  
break  
next
```


Programación en R

if (cond.logica) instruccion else instruccion.alternativa

```
f4 <- function(x) {  
  if(x > 5) print("x > 5")  
  else {  
    y <- runif(1)  
    print(paste("y is ", y))  
  }  
}
```

```
f4(3)
```

```
## [1] "y is 0.0493508966173977"
```

Programación en R

for (variable.loop in valores) instruccion

```
for(i in 1:10) cat("el valor de i es", i, "\n")
```

```
## el valor de i es 1
```

```
## el valor de i es 2
```

```
## el valor de i es 3
```

```
## el valor de i es 4
```

```
## el valor de i es 5
```

```
## el valor de i es 6
```

```
## el valor de i es 7
```

```
## el valor de i es 8
```

```
## el valor de i es 9
```

```
## el valor de i es 10
```

Programación en R

Ejerc.

- Hacer una función que calcule el producto de los 20 primeros números.
- Hacer una función que calcule la suma de los 100 primeros números impares.

GRACIAS!