#### Introducción al entorno de R

R es un lenguaje de alto nivel y un entorno para la manipulación de datos, cálculo y gráficos.

- 1. Almacenamiento y manipulación efectiva de datos
- 2. Operadores para cálculo sobre variables indexadas y matrices
- 3. Amplia, coherente e integrada colección de herramientas para análisis de datos
- 4. Grandes posibilidades gráficas
- 5. Lenguaje de programación orientado a objetos bien desarrollado, simple y efectivo
- 6. Lenguaje interpretado, no compilado. Posibilidad de usar scripts
- 7. Es de código abierto: se distribuye bajo la GPL (General Public License), que no impone ninguna restricción al uso de R (tanto académico como comercial). Website: http://www.r-project.org/

# ¿Por qué R?

- Para alumnos:
- 1. Dispone de las herramientas clásicas de la estadistica
- 2. Es multiplataforma y gratis
- 3. Ofertas de trabajo
- Para investigadores:
- 1. Desarrollos estadísticos avanzados
- 2. Proliferación de código R en muchos trabajos científicos
- Para universidades:
- 1. Ahorro de licencias campus de software propietario (SPSS)
- 2. Implica menos problemas de soporte técnico

## Ventajas de R

- 1. Posibilidad de combinar análisis "empaquetados" en librerías con desarrollos propios "ad-hoc"
- 2. Gráficos de alta calidad exportables a distintos formatos
- 3. Consume pocos recursos informáticos
- 4. Puede ejecutarse remotamente y conectarse con otros programa (llamar a librerías de R desde PROC IML)

## Desventajas de R

- 1. Interfaz gráfica limitada (aunque se dispone de varios GUI que suplen esta deficiencia desde el punto de vista docente)
- 2. No hay soporte comercial
- 3. El lenguaje de comandos es un lenguaje de programación

### Estructura de un sistema R

R consta de un sistema base (instalación primaria) pero se pueden extender las funcionalidades mediante librerías o paquetes (se instalan bajo demanda). Algunos de estos paquetes son:

mva: Classical multivariate analysis

maptools: Herramientas para el manejo de objetos geoespaciales

googleVis: Librería que sirve de interfaz entre R y Google chart tools

. . . .

#### Sesión de R

Se puede iniciar una sesión de R en modo terminal (en sistemas Linux) o empleando un R GUI (en sistemas windows).

La interfaz de R para windows proporciona un menú muy básico para gestionar algunos aspectos de sesión de R:

- 1. El histórico de comandos (.Rhistory)
- 2. El espacio de trabajo de la sesión (.RData)
- 3. La instalación de librerías desde un repositorio CRAN

#### Uso básico de R

Desde R se pueden realizar sencillas operaciones aritméticas

```
(4 - 3) * 2/3
sqrt(9)
sin(pi/2)
factorial(3)
```

#### Uso básico de R

R ejecuta ciertas operaciones que, en otros programas, podrían generar mensajes de error

```
1/0
0/0
log(-1)
sqrt(-9)
```

# Almacenar resultados en variables. El espacio de trabajo

El operador de asignación (<-) permite almacenar valores:

```
a <- log(10)
a <- log(10)
a = log(10) #¿cual usar: = o <-?
a <- rnorm(4, mean = 10, sd = 1) # en R se utiliza = para asignar valores a los argumentos
```

Al introducir los comandos anteriores, hemos creado un objeto en R: la variable "a". Este objeto se almacena en una zona de memoria llamada "espacio de trabajo".

ls()

# La ayuda en R

Para invocar la ayuda en R, podemos hacerlo de la forma siguiente

```
help(rnorm)
`?`(rnorm)
help.search("pc-axis")
help.start()
```

#### Vectores en R

Crear secuencias de vectores

```
x <- c(1, 2, 3, 4, 5)
y <- c(1:5)
`?`(seq)
# los argumentos con = significa que hay que escribir el nombre los
# argumentos sin = significa que hay que ponerlos en el mismo orden
z <- seq(1, 10, by = 2)
w <- rep(1:5, times = 2)
w <- rep(1:5, each = 3)</pre>
```

Operaciones con vectores

```
2 * x
x + z
x * z
# se pueden sumar vectores de distinta longitud pero se produce un efecto
# cíclico
x + w
```

# Vectores como argumentos de funciones en R

Algunas funciones se evalúan sobre un vector y devuelven otro vector de la misma longitud. Otras, en cambio, devuelven un escalar

```
log(x)
sum(x)
range(x)
length(x)
```

Incluso al evaluar una condición sobre un vector se obtiene un vector

```
x < 3
x < 3 | z > 5
x < 3 & z < 5
```

#### Elementos de un vector

Para seleccionar elementos de un vector se utiliza la notación de []:

```
x <- c(1, 2, 3, 4, 5)
x[3] # elementos de un vector
x[c(1:2)] # partes de un vector
x[1:2] # partes de un vector
x[-1] # quitar partes de un vector
# ¿Cómo seleccionar los elementos de x menores que 2?</pre>
```

se pueden modificar los vectores haciendo uso del operador asignación:

```
x[1:2] <- c(12, 13)
x[1:2] <- 0
x[15] <- 0
```

# Tipo de los elementos de un vector

Los vectores en R son objetos con todos sus elementos del mismo tipo

```
x <- c(1, 2, 3, 4, 5)
class(x)
x <- c(1, 2, "hola")
class(x)</pre>
```

Se pueden asignar nombres a cada componente de un vector

```
x \leftarrow c(1, 2, 3, 4, 5)
names(x) \leftarrow c("primero", "segundo", "tercero", "cuarto", "quinto")
attributes(x)
x[2] \# accede al elemento <math>n^{\circ}2
x["segundo"]
x[segundo]
```

Hay funciones que podemos utilizar para verificar si un objeto es o no un vector

```
is.vector(x)
```

## Factores en R

Los factores son vectores que alamcenan datos categóricos (variable con varios niveles)

```
x <- c("Juan", "Paco", "María", "Arturo")
s <- c("hombre", "hombre", "mujer", "hombre")
s <- factor(s)
attributes(s)
is.factor(s)</pre>
```

#### Matrices en R

Las matrices se crean en R<br/> utilizando matrix() (bidimensionales) o array() (más de 2 dimensiones)

```
m <- matrix(1:6, nrow = 3, ncol = 2)
m[1, ]
m[, 2]
attributes(m)
dimnames(m) <- list(c("A", "B", "C"), c("1", "2"))
attributes(m)
is.matrix(m)

m["A", ]
m[, "2"]</pre>
```

#### Listas en R

Las listas en R son colecciones ordenadas de objetos

```
1 <- list(padres = c("Juan", "María"), num.hijos = 2, edad.hijos = c(3, 7))
# observar que se emplea = para asignar los nombres a los objetos y no el
# operador <-
attributes(1)
names(1)
is.list(1)
l[[1]] # accede al objeto nº1
l[["padres"]] # accede al objeto 'padres'
l$padres # accede al objeto 'padres'
l$padres <- c("Juan Pérez", "María González")
l$padres[2]</pre>
```

# Hojas de datos en R

Las hojas de datos en R son matrices de datos formadas por elementos (columnas) de igual longitud (filas). En general, cada columna representa una variable y cada fila una observación.

```
id <- c(1:6)
sexo <- rep(c("HOMBRE", "MUJER"), each = 3)
edad <- sample(20:60, size = 6, replace = TRUE)
d <- data.frame(id = id, sexo = sexo, edad = edad)

attributes(d)
names(d)
d[[2]]
d[["sexo"]]
d$sexo
class(d$sexo)</pre>
```

## Paquetes en R

- 1. La gran potencia que proporciona R reside en la gran cantidad de paquetes desarrollados y que se encuentran en repositorios CRAN.
- 2. En la instalación base de R se instalan sólo algunos de ellos.
- 3. A medida que se necesitan nuevas funcionalidades, se pueden instalar fácilmente

```
library() # listar todos los paquetes disponibles en R
install.packages("RJSONIO")
install.packages("ggplot", dependencies = TRUE)
library(RJSONIO) # cargar el paquete
```

# El directorio de trabajo. La carga de datos

Cuando se inicia R, el programa configura por defecto un directorio desde donde se leen o donde se guardan ficheros. Los comandos getwd() y setwd() permiten consultar y cambiar el directorio de trabajo.

```
getwd()
setwd("C:\\RLibraries")
```

Si queremos cargar un conjunto de datos desde un archivo situado en el directorio de trabajo, lo podemos hacer mediante el comando read.table()

```
# cargar los datos utilizando read.table (en local)
setwd("C:\\RLibraries")
data.espacios.nat <- read.table(file = "superficie_espacios_naturales.txt",
    header = T, sep = ";")
data.geo.municipios <- read.table(file = "datos_geograficos_islas.txt", header = T,
    sep = ";")</pre>
```

## Otros métodos para la carga de datos

Se puede utilizar read.table() para cargar datos desde un lugar remoto:

```
# cargar los datos utilizando la función url() (en remoto, por http://)
data.url <- "http://dl.dropbox.com/u/17677514/datos_geograficos_islas.txt"
data.geo.municipios <- read.table(file = url(data.url), header = T, sep = ";")

# cargar los datos utilizando la función url() (en remoto, por https://)
data.url <- "https://raw.github.com/cpgonzal/cursoR/gh-pages/data/datos_geograficos_islas.trlibrary(RCurl)
data.geo.municipios <- read.table(textConnection(getURL(data.url, ssl.verifypeer = FALSE)),
    header = T, sep = ";")</pre>
```

# Otros métodos para la carga de datos

Podemos completar los data.frames con más variables:

# Otros métodos para la carga de datos

Para cargar datos en formato JSON:

```
# read en JSON format
library(RJSONIO)
data.url <- "http://www.gobiernodecanarias.org/istac/jaxi-istac/tabla.do?accion=jsonMtd&uuic
data.json <- paste(readLines(data.url, encoding = "UTF-8")[1], collapse = "")

## Warning: incomplete final line found on
## 'http://www.gobiernodecanarias.org/istac/jaxi-istac/tabla.do?accion=jsonMtd&uuidConsultar
data.json <- fromJSON(data.json, encoding = "UTF-8")</pre>
```

# Otros métodos para la carga de datos

Para consultar la estructura que se ha cargado:

```
# consultar la estructura que se ha cargado
attributes(data.json)
data.json$categories
length(data.json$data)
head(data.json$data)
```

```
data.json$data[[1]]
data.json$data[[1]]$dimCodes[1]
```

## Otros métodos para la carga de datos

Si tenemos problemas en la carga de datos desde el servicio web, lo podemos hacer de otra forma:

```
data.url <- "http://dl.dropboxusercontent.com/u/17677514/datos_poblacion_municipios.json"
data.json <- paste(readLines(data.url, encoding = "UTF-8")[1], collapse = "")

## Warning: incomplete final line found on
## 'http://dl.dropboxusercontent.com/u/17677514/datos_poblacion_municipios.json'
data.json <- fromJSON(data.json, encoding = "UTF-8")</pre>
```

# El arreglo de los datos cargados en formato JSON

```
# pasamos los datos a una estructura temporal manejable
tmp.json <- do.call(rbind, data.json$data)
tmp.json.valores <- unlist(tmp.json[, 1])
tmp.json.cod <- tmp.json[, 2]

# creamos un data.frame para trabajar los datos
data.from.json <- data.frame(matrix(ncol = 4, nrow = 4992))
names(data.from.json) <- c("CodMunicipio", "CodAnio", "CodIndicador", "Valor")

for (i in 1:4992) {
    data.from.json$CodMunicipio[i] <- tmp.json.cod[[i]][1]
    data.from.json$CodAnio[i] <- tmp.json.cod[[i]][2]
    data.from.json$CodIndicador[i] <- tmp.json.cod[[i]][3]
    data.from.json$Valor[i] <- as.numeric(tmp.json.valores[[i]])
}

rm(tmp.json, tmp.json.valores, tmp.json.cod)</pre>
```

## El arreglo de los datos cargados en formato JSON

```
# asociamos los códigos a sus valores descriptivos
idx <- match(data.from.json$CodMunicipio, data.json$categories[[1]]$codes)
data.from.json$Municipio <- data.json$categories[[1]]$labels[idx]

idx <- match(data.from.json$CodAnio, data.json$categories[[2]]$codes)
data.from.json$Anio <- data.json$categories[[2]]$labels[idx]

idx <- match(data.from.json$CodIndicador, data.json$categories[[3]]$codes)
data.from.json$Indicador <- data.json$categories[[3]]$labels[idx]

# reordenamos convenientemente las variables
data.pob.municipios <- data.from.json[, c(1, 5, 2, 6, 3, 7, 4)]</pre>
```

# Otros métodos para la carga de datos

Para cargar datos en formato PC-AXIS:

```
library(pxR)
data.url <- "http://www.gobiernodecanarias.org/istac/jaxi-istac/descarga.do?uripx=urn:uuid:c
data.px <- read.px(data.url)
head(data.px)
data.px$VALUES
data.px$CODES

data.from.px <- as.data.frame(data.px)
names(data.from.px) <- c("Indicadores", "Años", "Municipios", "Valor")</pre>
```

# Funciones gráficas en ${\bf R}$

```
plot(data.geo.municipios$Superficie, data.geo.municipios$Perímetro.municipal)
plot(Superficie ~ Perímetro.municipal, data = data.geo.municipios)
```

```
plot(Superficie ~ 1, data = data.geo.municipios, type = "h")
plot(Superficie ~ 1, data = data.geo.municipios, type = "s")

plot(Superficie ~ Perímetro.municipal, data = data.geo.municipios, xlab = "Perímetro del munylab = "Superficie (km. cuadrados)", main = "Comparación del perímetro y la superficie of the superficie (km. cuadrados)", main = "Comparación del perímetro y la superficie of the superfic
```

# El comando par()

```
# plot(1:25,1:25,pch=1:25)
par.plot <- par(pch = 20, col = "blue", mfrow = c(2, 1))
plot(Superficie ~ Perímetro.municipal, data = data.geo.municipios)
plot(Superficie ~ Altitud, data = data.geo.municipios)</pre>
```

## Coloreado por grupos

# Funciones gráficas avanzadas: paquete lattice()

Podemos conseguir un cierto grado de personalización en los gráficos en R. Los gráficos de panel (trellis graphics) permiten representar visualizaciones por grupos:

```
library(lattice)
histogram(~Superficie | Provincia, data = data.geo.municipios)
densityplot(~Superficie | Provincia, data = data.geo.municipios)
```

```
bwplot(Superficie ~ Provincia, data = data.geo.municipios)

xyplot(Superficie ~ Perímetro.municipal | Provincia, data = data.geo.municipios)
```

# Programación de funciones en R

Es posible programar funciones personalizadas en R:

```
myfunction <- function(x) {
    resumen <- summary(x)
    return(resumen)
}
myfunction(data.pob.municipios)</pre>
```

El EUSTAT tiene algunos ejemplos de programaciones sencillas con R:

 $http://www.eustat.es/documentos/datos/CT\_Visualizacion\_de\_datos\_en\_las\_Estadisticas\_Oficiales\_c.pdf$ 

# Programación de funciones en R

Veamos otro ejemplo de función:

```
mystats <- function(x) {
    myinput <- x
    mymean <- mean(x, na.rm = TRUE)
    mysd <- sd(x, na.rm = TRUE)
    return(list(data = myinput, media = mymean, desv.tipica = mysd))
}

mystats(data.pob.municipios[data.pob.municipios$CodMunicipio %in% c(38013, 38048,
    38901) & data.pob.municipios$Indicador == "Cifras absolutas" & data.pob.municipios$Anio
    "2012", "Valor"])</pre>
```

# Programación de funciones en ${\bf R}$

Otro ejemplo de función:

```
myfactorial <- function(n) {
    myresult <- 1
    if (n >= 0)
        for (i in 1:n) myresult <- myresult * i else stop("Sólo funciona para valores posit:
    end
    return(myresult)
}
myfactorial(5)</pre>
```