

Introducción

Conceptos básicos e introducción a R

R puede ser usado para realizar cálculos complejos. Un ejemplo sencillo de aritmética se muestra a continuación.

```
3+5  
## [1] 8  
  
2-10  
  
## [1] -8  
  
2*3  
  
## [1] 6  
  
2/5  
  
## [1] 0.4
```

Además de los operadores básicos +, -, *, /, se tiene %% que entrega el resto de una división, por ejemplo,

```
5%2  
  
## [1] 1  
  
5%5  
  
## [1] 0
```

Por otra parte una potencia puede ser indicada mediante los operadores ^ o **

```
2^3  
  
## [1] 8  
  
2**3  
  
## [1] 8
```

En R es posible realizar comparaciones lógicas mediante <, >, ==, !=, <=, >=

```
3 > 5  
  
## [1] FALSE  
3 < 4  
  
## [1] TRUE  
2 == 2.1  
  
## [1] FALSE  
3 != 3  
  
## [1] FALSE  
3 >= 3
```

```
## [1] TRUE
```

R dispone de un sin fin de funciones f() que al ingresar un objeto e indicaciones, retornan un resultado. Algunos ejemplos sencillos con `log()`,`exp()`.

```
log(2)
```

```
## [1] 0.6931472
```

```
log(2, base = 10)
```

```
## [1] 0.30103
```

```
exp(-2)
```

```
## [1] 0.1353353
```

```
exp(100)**10
```

```
## [1] Inf
```

Las variables categóricas en una encuesta de hogares se pueden ver como vectores de caracteres, los caracteres son indicados mediante las comillas "ABCDE". La función `rep()` genera un vector que contiene el objeto repetido el número de veces indicado.

```
rep(3, times = 5)
```

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

```
rep("A", times = 10)
```

```
## [1] "A" "A" "A" "A" "A" "A" "A" "A" "A" "A"
```

Objetos: Factores y vectores

R está enfocado en la programación orientada a objetos. La asignación de un valor a objeto se realiza con los caracteres `<-` o `=`, para la creación de vectores asociados a objetos es necesario el comando `c()`.

```
x <- 5
```

```
x + 2
```

```
## [1] 7
```

```
is(x)
```

```
## [1] "numeric" "vector"
```

```
y = "Hombre"
```

```
y
```

```
## [1] "Hombre"
```

En un vector es posible almacenar valores numéricos o caracteres, pero no ambos. En caso de incluir un número seguido de un carácter, el objeto numérico será considerado carácter.

```
vector1 = c(1,2,3,4,5)
```

```
vector1
```

```
## [1] 1 2 3 4 5
```

```
vector2 <- c("Hello","world","!")
```

```
vector2
```

```

## [1] "Hello" "world" "!"
vector3 = c(vector1,vector2)
vector3

## [1] "1"      "2"      "3"      "4"      "5"      "Hello"  "world"  "!"

```

Es posible realizar operaciones con cada objeto y vector definido. Para el caso de los vectores las operaciones se realizan sobre vectores del mismo largo pues se ejecutan componente a componente.

```

x1 <- c(1,2,3,4)
x2 <- c(10, 10, 100, 1000)
5 * x1

## [1]  5 10 15 20
x1 + x2

## [1] 11 12 103 1004
x1 / x2

## [1] 0.100 0.200 0.030 0.004

```

Mediante las funciones `sum()`,`prod()`, etc. es posible realizar operaciones numéricas con los elementos del vector.

```

sum(x1)

## [1] 10
sum(x2)

## [1] 1120
sum(x1)+sum(x2)

## [1] 1130
prod(x1)

## [1] 24
prod(x1)-prod(x2)

## [1] -9999976

```

Otros ejemplos para la creación de vectores

```

b <- c(2:20)
a <- c(1:3)
rep(a,4)

## [1] 1 2 3 1 2 3 1 2 3 1 2 3
seq(1,10, by = 2)

## [1] 1 3 5 7 9
seq(0,1, by = 0.1)

## [1] 0.0 0.1 0.2 0.3 0.4 0.5 0.6 0.7 0.8 0.9 1.0
seq(0,1, length.out = 13)

## [1] 0.00000000 0.08333333 0.16666667 0.25000000 0.33333333 0.41666667

```

```

## [7] 0.50000000 0.58333333 0.66666667 0.75000000 0.83333333 0.91666667
## [13] 1.00000000
d <- c(3,-1,0,4)

sort(d)

## [1] -1  0  3  4
order(d)

## [1] 2 3 1 4

```

Componentes de objetos

Definido un objeto, es posible extraer los elementos que uno desee mediante diferentes comandos.

```

a <- c(-3:11)
a

## [1] -3 -2 -1  0  1  2  3  4  5  6  7  8  9 10 11
a[4]

## [1] 0
a[-2]

## [1] -3 -1  0  1  2  3  4  5  6  7  8  9 10 11
a[c(1,6,7)]

## [1] -3  2  3
a > 0

## [1] FALSE FALSE FALSE FALSE  TRUE  TRUE  TRUE  TRUE  TRUE  TRUE  TRUE
## [13]  TRUE  TRUE  TRUE
a[a>0]

## [1]  1  2  3  4  5  6  7  8  9 10 11

```

Operadores Booleanos

1. Disyunción: | Una proposición es verdadera si alguno de sus componentes lo es.
2. Conjunción: & Una proposición es verdadera si y sólo si ambas componentes lo son,

```

x <- c(1:10)
x[(x>8) | (x<5)]

## [1]  1  2  3  4  9 10
x[(x>8) &(x<5)]

## integer(0)

```

Factores para variables categóricas

En R la creación de factores hacen explícita las categorías de las variables discretas.

```
sexo <- c("Hombre", "Hombre", "Mujer", "Mujer", "Hombre", "Mujer")
sexo
## [1] "Hombre" "Hombre" "Mujer"   "Mujer"   "Hombre" "Mujer"
sex01 <- as.factor(sexo)
sex01
## [1] Hombre Hombre Mujer  Mujer  Hombre Mujer
## Levels: Hombre Mujer
sex01 == "Hombre"
## [1] TRUE  TRUE FALSE FALSE  TRUE FALSE
which(sex01=="Hombre")
## [1] 1 2 5
```

Mediante la función `summary()` se obtiene información resumida del objeto.

```
summary(sex01)
```

```
## Hombre Mujer
##      3      3
```

Objetos: archivos de datos

Un archivo de datos es un tipo de objeto que define agrupación de variables que pueden ser numéricas, categóricas o mixtas. Las filas de un `data.frame()` corresponden a los registros individuales de las unidades de observación mientras que las columnas corresponde a las variables medidas de los individuos.

A continuación crearemos algunas variables para la formación de un archivo de datos. Generamos un identificador mediante la función `paste0()` la cuál crea un objeto con caracteres que une los vectores indicados

```
# Identificación
id <- paste0("CEPALIDk", c(1:5))
id
## [1] "CEPALIDk1" "CEPALIDk2" "CEPALIDk3" "CEPALIDk4" "CEPALIDk5"

# Otras variables de interés
ingreso <- c(450, 500, 250, 1000, 500)
gasto <- 100 + ingreso * 0.25
zona <- c(rep("urbano", 3), rep("rural", 2))
sexo <- c(rep("hombre", 2), rep("mujer", 3))
```

La función `data.frame()` crea un archivo de datos.

```
datos <- data.frame(ID = id, INC = ingreso, EXP = gasto, ZON = zona, SEX = sexo)
datos
##           ID   INC     EXP     ZON     SEX
## 1 CEPALIDk1  450 212.5 urbano hombre
## 2 CEPALIDk2  500 225.0 urbano hombre
```

```
## 3 CEPALIDk3 250 162.5 urbano mujer
## 4 CEPALIDk4 1000 350.0 rural mujer
## 5 CEPALIDk5 500 225.0 rural mujer
```

Otras funciones útiles a considerar para el manejo de `data.frame()`.

1. `head()` imprime los primeros seis registros de la base.
2. `tail()` imprime los últimos seis registros de la base.
3. `names()` muestra los nombres de la base de datos.
4. `str()` muestra la estructura de las variables de la base de datos.

Una comando de importancia son las llaves y la coma [,] la cuál se utiliza para seleccionar casos particulares o variables particulares desde un conjunto de datos. 1. Para seleccionar casos [casos,] 1. Para seleccionar variables [, variables] 1. Para seleccionar casos y variables[casos, variables]

```
datos[1,]
```

```
##           ID INC   EXP   ZON   SEX
## 1 CEPALIDk1 450 212.5 urbano hombre
```

```
datos[,3]
```

```
## [1] 212.5 225.0 162.5 350.0 225.0
```

```
datos[c(1,4),]
```

```
##           ID INC   EXP   ZON   SEX
## 1 CEPALIDk1 450 212.5 urbano hombre
## 4 CEPALIDk4 1000 350.0 rural mujer
```

```
datos[,c(2,5)]
```

```
##      INC   SEX
## 1 450 hombre
## 2 500 hombre
## 3 250 mujer
## 4 1000 mujer
## 5 500 mujer
```

```
datos[c(1,4),c(2,5)]
```

```
##      INC   SEX
## 1 450 hombre
## 4 1000 mujer
```

Para trabajar con variables específicas de una base de datos se utiliza el operador \$.

```
datos$ID
```

```
## [1] CEPALIDk1 CEPALIDk2 CEPALIDk3 CEPALIDk4 CEPALIDk5
## Levels: CEPALIDk1 CEPALIDk2 CEPALIDk3 CEPALIDk4 CEPALIDk5
```

```
datos$EXP
```

```
## [1] 212.5 225.0 162.5 350.0 225.0
```

Este operador permite añadir tantas variables como sea requerido a la `data.frame()`, por otro lado permite crear nuevas variables mediante la operación de otras variables.

```
datos$ESC <- c("Lee", "Lee", "Lee", "No lee", "Lee")
datos$IOE <- datos$INC/datos$EXP
datos
```

```

##          ID   INC   EXP    ZON    SEX     ESC      IOE
## 1 CEPALIDk1  450 212.5 urbano hombre   Lee 2.117647
## 2 CEPALIDk2  500 225.0 urbano hombre   Lee 2.222222
## 3 CEPALIDk3  250 162.5 urbano mujer    Lee 1.538462
## 4 CEPALIDk4 1000 350.0 rural  mujer No lee 2.857143
## 5 CEPALIDk5  500 225.0 rural  mujer    Lee 2.222222

```

Librerías en R

Una librería de R es un conjunto de funciones y bases de datos encapsuladas en un objeto.

1. `install.packages("paquete")`: Descarga del paquete
2. `library(paquete)`: Uso de un paquete
3. `help(paquete)`: Ayuda e información del paquete

Teaching sampling

La librería TeachingSampling fue desarrollada para seleccionar muestras probabilísticas bajo diferentes esquemas de muestreo en varias etapas. De la misma manera, puede ser usada para realizar los procesos apropiados de estimación de varianzas, entre otros.

```

install.packages("TeachingSampling")
library("TeachingSampling")
citation("TeachingSampling")

```

samplesize4surveys

La librería samplesize4surveys fue creada con el fin de permitirle al investigador evaluar rápidamente los escenarios apropiados para la determinación del tamaño de muestra en una encuesta de hogares.

```

install.packages("samplesize4surveys")
library("samplesize4surveys")
citation("samplesize4surveys")

```

La función Domains()

```

library(TeachingSampling)
help("Domains")
?Domains

z <- c("Jefe", "hijo", "Jefe", "Conyuge")
Domains(z)

```

```

##          Conyuge hijo Jefe
## [1,]      0   0   1
## [2,]      0   1   0
## [3,]      0   0   1
## [4,]      1   0   0

```

Las librerías incluyen bases de datos que se pueden acceder mediante la función `data("Nombre")`

```

data(BigCity)
names(BigCity)

## [1] "HHID"          "PersonID"       "Stratum"        "PSU"           "Zone"
## [6] "Sex"            "Age"             "MaritalST"      "Income"         "Expenditure"
## [11] "Employment"     "Poverty"

head(BigCity)

##      HHID PersonID  Stratum    PSU Zone   Sex Age MaritalST Income
## 1 idHH00001  idPer01 idStrt001 PSU0001 Rural Male 38   Married 555.00
## 2 idHH00001  idPer02 idStrt001 PSU0001 Rural Female 40   Married 555.00
## 3 idHH00001  idPer03 idStrt001 PSU0001 Rural Female 20   Single 555.00
## 4 idHH00001  idPer04 idStrt001 PSU0001 Rural Male 19   Single 555.00
## 5 idHH00001  idPer05 idStrt001 PSU0001 Rural Male 18   Single 555.00
## 6 idHH00002  idPer01 idStrt001 PSU0001 Rural Male 35   Married 298.34
##   Expenditure Employment Poverty
## 1      488.33   Employed NotPoor
## 2      488.33   Employed NotPoor
## 3      488.33   Inactive NotPoor
## 4      488.33   Employed NotPoor
## 5      488.33   Inactive NotPoor
## 6      216.70   Employed Relative

```

Creación de bases de datos mediante libreria dplyr

Mediante la siguiente sintaxis generamos las variables para la fuerza de trabajo

```

library(dplyr)
# Creación base de UPMS
BigCity$Ocupados = ifelse(BigCity$Employment == "Employed", 1, 0)
BigCity$Desocupados = ifelse(BigCity$Employment=="Unemployed", 1, 0)
BigCity$FT = BigCity$Ocupados + BigCity$Desocupados

```

Con el comando `%>%` indexamos un objeto a la función deseada, es decir, si `x` es el objeto cargado en el entorno de `r` y deseamos aplicarle una función `funcion(x)` podemos equivalentemente escribir `x %>% funcion()`.

Finalmente con la libreria utilizamos la función `group_by()` para agrupar las variables a nivel PSU y HHID luego `summarise()` para calcular los resumenes agrupados

```

UPMS = BigCity %>% group_by(PSU) %>%
  summarise(Hogares = length(unique(HHID)), # Nro de hogares en la UPM
            Personas = n(), # Nro de personas en la UPM
            estratos = unique(Stratum), # Estrato a la que pertenece la UPM
            area = unique(Zone), # Area de la UPM
            hombres = mean(Sex == "Male"), # Proporción de hombres en la UPM
            edad.media = mean(Age), # Media edad de la UPM
            ingreso.medio = mean(Income), # Media ingreso de la UPM
            gasto.medio = mean(Expenditure), # Media gasto de la UPM
            Desempleo = sum(Desocupados)/sum(FT)) %>% # Tasa desempleo de la UPM
  as.data.frame()

head(UPMS)

##      PSU Hogares Personas estratos area hombres edad.media ingreso.medio
## 1 PSU0001      26      118 idStrt001 Rural 0.5254237  27.16949    600.9468

```

```

## 2 PSU0002      32      136 idStrt001 Rural 0.4705882 26.39706 506.5191
## 3 PSU0003      24      96 idStrt001 Rural 0.4791667 32.60417 387.6365
## 4 PSU0004      22      88 idStrt001 Rural 0.4090909 29.59091 419.6189
## 5 PSU0005      28     110 idStrt001 Rural 0.5090909 39.29091 522.6716
## 6 PSU0006      30     116 idStrt001 Rural 0.4655172 29.48276 648.8971
##   gasto.medio Desempleo
## 1    374.8456      NA
## 2    282.2199      NA
## 3    203.0706      NA
## 4    273.0766      NA
## 5    283.1124      NA
## 6    374.7697      NA

```

Creación base de hogares

```

Hogares = BigCity %>% group_by(HHID) %>%
  summarise(Personas = n(),
            estratos = unique(Stratum),
            upm = unique(PSU),
            area = unique(Zone),
            hombres = mean(Sex == "Male"),
            edad.media = mean(Age),
            ingreso.medio = mean(Income),
            gasto.medio = mean(Expenditure),
            Desempleo = sum(Desocupados)/sum(FT),
            pobreza = unique(Poverty)) %>%
  as.data.frame()

```