Notas Curso Básico R

Tobías Chavarría

Actualizado el 29 Jan, 2021

Índice general

1.	Intr	oducci	ón	5							
2.	Prin	neros j	pasos con R y RStudio	7							
	2.1.	1. Instalación									
		2.1.1.	$\mathbf{R}\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots$	7							
		2.1.2.	RStudio	8							
	2.2.	Entor	no de trabajo de RStudio.	8							
		2.2.1.	Consola de R \dots	9							
		2.2.2.	Ayuda en R	10							
		2.2.3.	Nombres en R	11							
		2.2.4.	Scripts de R	12							
		2.2.5.	Entorno	13							
		2.2.6.	Directorio de trabajo	14							
	2.3.	Paque	etes	15							
	2.4.	Script	ts	15							
	2.5.	Short	cuts	16							
3.	Obj	etos er	ı R.	17							
4.	Оре	eradore	es	19							

5 .	Estructuras de datos.						
	5.1.	Vectores	21				
		5.1.1. Coerción	23				
	5.2.	Matrices	25				
	5.3.	Data Frames	28				
	5.4.	Listas	29				
	5.5.	Factores	32				
	5.6.	Valores ausentes	33				

Capítulo 1

Introducción

Este documento contiene las bases del lenguaje de programación ${\bf R}$ para poder empezar a realizar análisis de datos, se va a iniciar con la instalación y las configuraciones básicas, y luego avanzaremos a los principios básicos del lenguaje y las herramientas necesarias que nos permitan realizar un análisis exploratorio de un conjunto de datos, construir funciones básicas y realizar visualizaciones.

Capítulo 2

Primeros pasos con R y RStudio

R es un entorno y lenguaje de programación con un enfoque al análisis estadístico

RStudio es un IDE por sus siglas en ingles Integrated Development Environment o Entorno De Desarrollo Integrado que facilita la interacción con el lenguaje de programación R y los procesos de carga de datos, instalación y administración de paquetes, exportación de gráficos y administración de archivos, entre otros.

El objetivo de este capítulo es conocer el entorno de trabajo que proporciona R y RStudio, además de aprender a instalar y cargar los paquetes que se necesiten para realizar análisis de datos.

2.1. Instalación

2.1.1. R

Para instalar R en Windows, la forma más simple es descargar la versión más reciente de R base desde el siguiente enlace de CRAN:

https://cran.r-project.org/bin/windows/base/

8 CAPÍTULO 2. **PRIMEROS PASOS CON R Y RSTUDIO**

El archivo que necesitamos tiene la extensión **.exe** (por ejemplo 4.0.2-win.exe). Una vez descargado, lo ejecutamos como cualquier instalable.

Después de la instalación, estamos listos para usar R.

2.1.2. RStudio

Para instalar RStudio, es necesario descargar y ejecutar alguno de los instaladores disponibles en su sitio oficial. Están disponibles versiones para Windows, OSX y Linux.

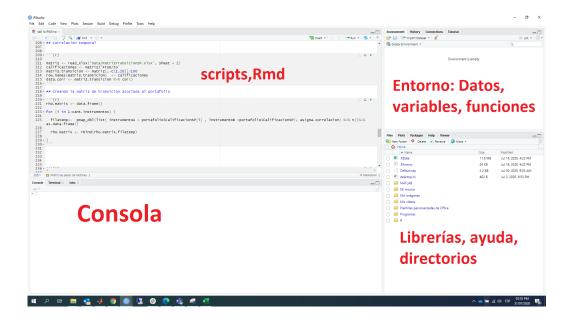
https://www.rstudio.com/products/rstudio/download/

Si ya hemos instalado R en nuestro equipo, RStudio lo detectará automáticamente y podremos utilizarlo desde este entorno. Si no instalamos RStudio antes que R, no hay problema, cada vez que iniciamos este programa, verificará la instalación de R.

2.2. Entorno de trabajo de RStudio.

En general se trabaja con la interfaz de RStudio antes que con la de R porque la primera es mucho "más amigable."

Al abrir RStudio veremos algo como esto:



Una vez estamos en RStudio, podemos escribir y ejecutar las órdenes de varias formas:

- Directamente en la consola
- A través de un script (.R)
- Con ficheros Rmarkdown (.Rmd)

2.2.1. Consola de R

La consola de RStudio nos permite interactuar con los comandos de R, es decir, ingresamos una instrucción en la consola y esta retornará el resultado de la ejecución de ese comando, aunque esta es una herramienta muy útil no es la mejor opción cuando nuestro código gana complejidad.

En la consola escribimos **expresiones**, el símbolo "<-" es el operador de asignación, aunque también se puede utilizar el símbolo "=."

Asignación de valores.

```
x <- 1  # Asignamos el valor 1 a la variable x

texto <- "Bienvenidos"  # Asignamos el valor "Bienvenidos" a la variable texto</pre>
```

10

En R el símbolo "#" indica que es un comentario, cualquier cosa que esté a su derecha (incluido el "#") será ignorado a la hora de ejecutar el código. Este es el único símbolo para hacer comentarios en R y además cabe mencionar que R no soporta comentarios en bloques o multilíneas.

Evaluación.

Cuando escribimos una expresión en la consola, podemos imprimir su valor sin una orden explícita.

```
x <- 13 # No imprime nada, solo asigna el valor

x # Se imprime el valor

## [1] 13

print(x) # Orden explicita

## [1] 13</pre>
```

2.2.2. Ayuda en R

Al comenzar a trabajar con R necesitaremos información sobre cada instrucción, función y paquete. Toda la documentación se encuentra integrada en RStudio, para accesar a esta información podemos usar la función **help()** o el signo de interrogación ?, de la siguiente manera

```
help("funcion")

?funcion
??nombre_paquete
```

Al ejecutar estas instrucciones la información aparece en la pestaña de help.

```
help("read.table")
?read.table
```

2.2.3. Nombres en R.

Al igual que la documentación de nuestro código, es importante el nombre que le demos a nuestros objetos (variables, funciones). En R los nombres de los objetos deben comenzar con una letra y solo pueden contener letras, números y los signos : "", "." Es bueno que los nombres sean descriptivos, es necesario adoptar una convención, la más común es la del guión bajo (snake_case) en la que los nombres se escriben en minúscula y separados por .

```
yo_uso_guion_bajo ## snake_case

OtraGenteUsaMayusculas

algunas.personas.usan.puntos ## Esto es peculiar de R, ya que en otros lenguajes el

## ya que tiene otras funciones

Y_algunasPocas.Personas_RENIEGANdelasconvenciones
```

Generalmente las variables son sustantivos y el nombre de las funciones verbos, se debe procurar que los nombres sean concisos y con significado.

```
## Correcto
dia_uno <- 10
## Incorrecto
primer_dia_del_mes <- 10</pre>
```

También se debe evitar utilizar nombres de funciones o variables comunes, esto causa confusión al leer el código.

```
## Incorrecto

T <- FALSE
c <- 10

mean <- function(x) {
   sum(x)
}</pre>
```

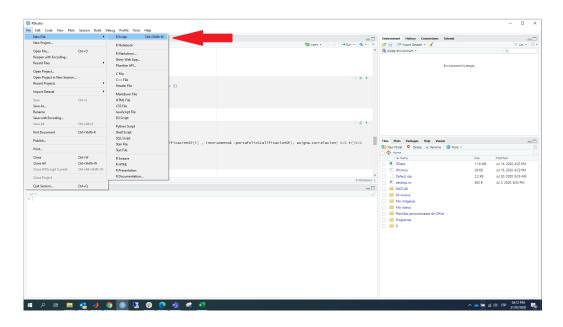
Existen muchas otras buenas prácticas a la hora de escribir código en \mathbf{R} , el siguiente link contiene una guía del estilo tidyverse.

https://style.tidyverse.org/index.html

2.2.4. Scripts de R

Trabajar en la consola es muy limitado ya que las instrucciones se tienen que escribir una por una. Lo habitual es trabajar con scripts o ficheros de instrucciones. Estos ficheros tienen extensión .R.

Se puede crear una script con cualquier editor de texto, pero nosotros lo haremos desde RStudio. Para hacer esto, seleccionamos la siguiente ruta de menús: File > New File > R script

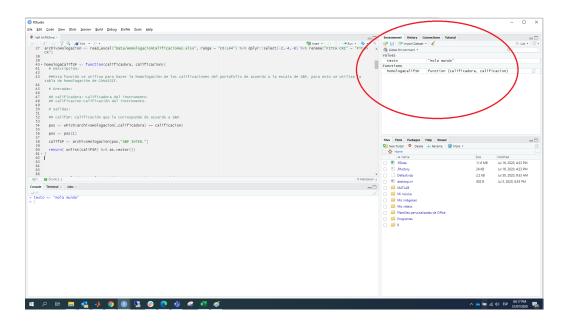


2.2.5. Entorno

El panel de entorno esta compuesto de dos pestañas: Environment y History.

En el entorno se irán registrando los objetos que vayamos creando en la sesión de trabajo: datos, variables, funciones. También tenemos la opción de cargar y guardar una sesión de trabajo, importar datos y limpiar los objetos de la sesión. Estas opciones están accesibles a través de las de opciones de la pestaña.

14 CAPÍTULO 2. **PRIMEROS PASOS CON R Y RSTUDIO**



2.2.6. Directorio de trabajo

El directorio o carpeta de trabajo es el lugar en la computadora en el que se encuentran los archivos con los que se van a trabajar en R. Este es el lugar donde R buscara archivos para importarlos y al que serán exportados, a menos que indiquemos otra cosa.

Para encontrar cuál es el directorio de trabajo actual se utiliza la función **getwd()**.

getwd()

[1] "/Users/tchavarria/Documents/GitHub/curso-programacion-basico-r-bn"

Se mostrará en la consola la ruta del directorio que está usando R.

Se puede cambiar el directorio de trabajo usando la función setwd(), dando como argumento la ruta del directorio que se desea utilizar.

15

```
setwd("otra_ruta")
```

2.3. Paquetes

Cada paquete es una colección de funciones diseñadas para atender una tarea específica. Por ejemplo, hay paquetes para trabajo visualización, conexiones a bases de datos, minería de datos, interacción con servicios de internet, entre otros.

Estos paquetes se encuentran alojados en CRAN, así que pasan por un control riguroso antes de estar disponibles para su uso generalizado.

Se pueden instalar paquetes usando la función **install.packages()**, dando como argumento el nombre del paquete que deseamos instalar, entre comillas.

Por ejemplo, para instalar el paquete dplyr, ejecutamos lo siguiente.

```
install.packages("dplyr") ## En general se escribe install.packages("nombre_paquete
```

Después de ejecutar esa instrucción, aparecerán algunos mensajes en la consola mostrando el avance de la instalación

Una vez concluida la instalación de un paquete, para poder utilizar sus funciones debemos ejecutar la función **library()** con el nombre del paquete que se quiere utilizar.

```
library(dplyr) ## En general se escribe library("nombre_paquete")
```

2.4. Scripts

Los scripts son documentos de texto con la extensión de archivo .R, por ejemplo mi_script.R.

Estos archivos son iguales a cualquier documentos de texto, pero R los puede leer y ejecutar el código que contienen.

Aunque R permite el uso interactivo, es recomendable guardar el código en un archivo .R, de esta manera se puede utilizar después y compartirlo con otras personas. En general, en proyectos complejos, es posible que sean necesarios múltiples scripts para distintos fines.

Se pueden abrir y ejecutar scripts en R usando la función **source()**, esta recibe como argumento la ruta del archivo .R en nuestra computadora, entre comillas.

Por ejemplo.

```
source("C:/Proyecto/limpiezaDatos.R")
```

Cuando usamos RStudio y abrimos un script con extensión .R, este programa abre un panel en el que se puede ver su contenido. De este modo se puede ejecutar todo el código que contiene o sólo partes de él.

2.5. Shortcuts

- Borrar toda la consola: CTRL + L.
- Ejecutar una línea o lo que se seleccione: CTRL+R

Capítulo 3

Objetos en R.

En R tenemos 5 clases de objeto básicos o atómicos:

- character
- numeric
- integer
- complex
- logical (TRUE/FALSE)

```
tipo.bien <- "Vivienda" ## character

saldo <- 130500.34 ## numeric

meses <- 13 ## numeric

dias.mora <- 10L ## integer

complejo <- 1 + 3i ## complex

cobro.judicial <- TRUE ## logical
```

Números.

■ En R los número en general se tratan como objetos numeric (i.e números reales de doble precisión.)

■ Existe el valor **Inf** que representa infinito y se asocia a operaciones como : 1/0.

```
1 / 0

## [1] Inf

-1 / 0

## [1] -Inf

100 / Inf
```

■ El valor **NaN** significa not a number, este se asocia generalmente a datos ausentes pero también a una operación del tipo 0/0 que no está definida.

Atributos

[1] 0

Los objetos en R pueden tener los siguientes atributos

- names, dimnames (matrices, data frames)
- dimension (matrices, data frames)
- class
- length

más adelante veremos que con detalle el uso de estos.

Capítulo 4

Operadores

Operadores aritméticos

En R tenemos los siguientes operadores aritméticos:

Operador	Operación	Ejemplo	Resultado
+	Suma	3+1	4
-	Resta	4-6	-2
	Multiplicación	4*6	24
/	División	14/5	2.8
^	Potencia	2^3	8
% %	División entera	5%%2	1

Operadores relacionales

Los operadores relacionales son usados para hacer comparaciones y siempre devuelven como resultado TRUE o FALSE (verdadero o falso, respectivamente).

Operador	Operación	Ejemplo	Resultado	
<	Menor estricto	10 < 3	FALSE	
<=	Menor o igual	10 <= 3	FALSE	
>	Mayor estricto	10 > 3	TRUE	
>=	Mayor o igual	10 >= 3	TRUE	
==	Igual	10 == 3	FALSE	

Operador	Operación	Ejemplo Resultado	
!=	Distinto	10!=3	TRUE

Operadores lógicos

[1] TRUE

Los operadores lógicos son usados para operaciones de álgebra Booleana, es decir, para describir relaciones lógicas, expresadas como verdadero (TRUE) o falso (FALSO).

Operador	Operación		
& !	or and (conjunción) negación		

Los operadores | y & siguen estas reglas:

- | devuelve TRUE si alguno de los datos es TRUE
- & solo devuelve TRUE si ambos datos es TRUE
- | solo devuelve FALSE si ambos datos son FALSE
- & devuelve FALSE si alguno de los datos es FALSE

```
edad <- 16
notas <- 83

beca1 <- (edad > 18 & notas > 80)

beca1

## [1] FALSE

beca2 <- (edad > 18 | notas > 80)

beca2
```

Capítulo 5

Estructuras de datos.

Las estructuras de datos básicas de R se pueden agrupar por su dimensionalidad y según si son homogéneas (todos los elementos son del mismo tipo) o heterogéneas (hay elementos de distintos tipos). En el siguiente cuadro se resumen estas:

Dimensión	Homogéneas	Heterogéneas	
1d	Vector	Lista	
2d	Matriz	Data Frame	

5.1. Vectores

Los vectores en R son fundamentales ya que, es una de las estructuras de datos más utilizada, la propiedad más importante de los vectores, es que solo pueden contener objetos de la misma clase.

Vectores vacíos pueden crearse con la función **vector()**, por ejemplo:

```
vector("numeric", length = 10) ## Tiene los parámetros clase y longitud.
```

[1] 0 0 0 0 0 0 0 0 0

```
vector("character", 3)
## [1] "" "" ""
Sin embargo, la forma más común para crear vectores es utilizando la función
c() que hace referencia a la palabra concatenar.
vector.numerico <- c(1, 2, 3.5) ## numeric</pre>
vector.logical <- c(TRUE, FALSE, T, T, F) ## logical</pre>
vector.char <- c("Azul", "Blanco", "Verde") ## character</pre>
vector.entero <- 1:13 ## integer</pre>
vector.numerico
## [1] 1.0 2.0 3.5
vector.logical
## [1] TRUE FALSE TRUE TRUE FALSE
vector.char
## [1] "Azul"
                 "Blanco" "Verde"
vector.entero
```

[1] 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13

5.1.1. Coerción

Como dijimos anteriormente los vectores solo contienen una misma clase de datos, sin embargo, cuando mezclamos diferentes clases ocurre automáticamente un proceso que se llama **coerción**, esto básicamente transforma todos los elementos del vector a una misma clase.

```
vector.prueba1 <- c(1.3, "Diego") # character
vector.prueba1

## [1] "1.3" "Diego"

vector.prueba2 <- c(TRUE, 13, FALSE) # numeric #TRUE =1 , # FALSE =0
vector.prueba2

## [1] 1 13 0</pre>
```

Una función muy útil es **length** ya que nos devuelve el tamaño de nuestro vector.

```
length(vector.prueba2)
```

[1] 3

Reglas de coerción:

- Valores lógicos se convierten en numéricos: TRUE = 1, FALSE=0.
- El orden de coerción es el siguiente:
 - logical -> integer -> numeric -> character

Es decir todos los elementos del vector se van a transformar a la clase correspondiente siguiendo el orden anterior.

```
vector.prueba3 <- c(12, TRUE, "Azul")
vector.prueba3</pre>
```

```
## [1] "12" "TRUE" "Azul"
```

Esto es lo que hace R de forma automática, sin embargo, podemos realizar la coerción de forma explícita utilizando la función as.*

```
# Vector numerico 0,1,2,3,4,5.
x <- 0:5
# Se transforma a clase logical
as.logical(x) # 0 es FALSE, y cualquier otro número es TRUE.</pre>
```

[1] FALSE TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE

```
# Se transforma a clase character
as.character(x)
```

```
## [1] "0" "1" "2" "3" "4" "5"
```

```
x <- as.character(x)
x</pre>
```

```
## [1] "0" "1" "2" "3" "4" "5"
```

Al hacer la coerción de forma explícita es común obtener el siguiente warning: "Nas introduced by coercion"

Esto significa que dentro del vector hay valores que no tiene sentido convertirlos a la clase que queremos, por ejemplo, convertir

5.2. **MATRICES** 25

```
y <- c("A", "B", "C")
as.numeric(y)
```

```
## [1] NA NA NA
```

Tal vez en el ejemplo anterior no tiene mucho sentido, sin embargo puede pasar que haya una variable que debería contener solo números, pero aparece una letra por error.

```
y <- c(1:3, "A", 5:7)
y

## [1] "1" "2" "3" "A" "5" "6" "7"
as.numeric(y)
```

```
## [1] 1 2 3 NA 5 6 7
```

5.2. Matrices

Las matrices son vectores pero con el atributo de dimensión. Este atributo es un vector de longitud 2 que contiene el número de filas y el número de columnas (nrow,ncol).

En R la función para crear matrices es **matrix** recibe cuatro parámetros (dos son opcionales)

- data : vector con los valores que contendrá la matriz.
- nrow: cantidad de filas de la matriz.
- ncol : cantidad de columnas de la matriz.
- byrow : si su valor es TRUE la lectura de los datos se realiza por filas sino se realiza por columnas.

[1,]

[2,]

NA

NA

NA

NA

NA

NA

```
matriz1 <- matrix(nrow = 2, ncol = 3) # No le doy los valores entonces coloca
matriz1
## [,1] [,2] [,3]</pre>
```

Las matrices se construyen por defecto por columnas, empezando por el valor de la entrada (1,1).

```
matriz1 \leftarrow matrix(1:9, nrow = 3, ncol = 3)
matriz1
         [,1] [,2] [,3]
##
## [1,]
             1
                  4
                        7
## [2,]
                  5
            2
                        8
## [3,]
            3
                  6
                        9
```

Esta función nos devuelve la cantidad de filas y columnas de nuestra matriz.

```
dimensiones <- dim(matriz1)
dimensiones</pre>
```

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

Es muy común utilizar solo uno de estos valores, estos se pueden obtener mediante la siguiente instrucción.

```
filas <- dimensiones[1]
columnas <- dimensiones[2]
filas</pre>
```

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

```
columnas
```

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

Sin embargo se puede cambiar a que se construyan por filas asignando el parámetro **byrow** en TRUE.

```
matriz2 <- matrix(1:9, nrow = 3, ncol = 3, byrow = T)
matriz2</pre>
```

```
## [,1] [,2] [,3]
## [1,] 1 2 3
## [2,] 4 5 6
## [3,] 7 8 9
```

Un par de funciones útiles a la hora de crear matrices o conjuntos de datos son **rbind** y **cbind** que permiten concatenar objetos en forma de filas y columnas respectivamente.

```
x < -1:5
y <- 11:15
rbind(x, y)
##
     [,1] [,2] [,3] [,4] [,5]
## x
         1
              2
                    3
                         4
                               5
## y
       11
             12
                  13
                        14
                              15
```

```
## x y
## [1,] 1 11
## [2,] 2 12
## [3,] 3 13
## [4,] 4 14
## [5,] 5 15
```

cbind(x, y)

5.3. Data Frames

Los data frames constituyen la manera más eficiente mediante la cual R puede analizar un conjunto de datos estadísticos.

Habitualmente se configuran de tal manera que cada fila se refiere a un individuo o unidad estadística, mientras que cada columna hace referencia a una variable estadística, esa configuración hace que visualmente un data frame parezca una matriz. Sin embargo, como objetos de R, son cosas distintas.

- Los data frames tienen los atributos row.names y col.names.
- Usualmente se crean leyendo datos con las funciones read.table() y read.csv(), pero también podemos utilizar la función data.frame().
- Se pueden convertir a matrices utilizando la función data.matrix() o as.matrix().

```
# Creamos las variables de nuestro data frame.

emisor <- c("BL", "BARCL", "CSGF", "CVS", "DBK", "G", "NOMUR", "USTES", "BNSFI
monto.facial <- c(5000000, 2500000, 10000000, 40000000, 5000000, 40000000, 100
categoria <- c("COSTO AMORTIZADO", "COSTO AMORTIZADO", "COSTO AMORTIZADO", "VR
calificacion.SP <- c("BBB+", "AA+", "B+", "B+", "B", "B", "A+", "BB-", "BB")
isin <- c("USO6738EAL92", "US225433AH43", "US126650CK42", "XS2127535131", "CRG
# Creamos el data frame.
portafolio <- data.frame(ISIN = isin, Emisor = emisor, Monto.Facial = monto.fa
```

5.4. **LISTAS** 29

##		ISIN	${\tt Emisor}$	${\tt Monto.Facial}$		Cate	egoria_NIIF	${\tt Calificacion}$
##	1 l	US06738EAL92	BL	5.0e+06		COSTO	${\tt AMORTIZADO}$	BBB+
##	2 (US225433AH43	BARCL	2.5e+06		COSTO	AMORTIZADO	AA+
##	3 1	US126650CK42	CSGF	1.0e+07		COSTO	AMORTIZADO	B+
##	4	XS2127535131	CVS	4.0e+07	VR	CON CAN	MBIO EN ORI	B+
##	5 (CRG0000B82H3	DBK	5.0e+06		COSTO	${\tt AMORTIZADO}$	В
##	6 I	US404280BJ78	G	4.0e+07	VR	CON CAN	MBIO EN P/G	В
##	7 (ONRBNCR00465	NOMUR	1.0e+07		COSTO	${\tt AMORTIZADO}$	A+
##	8 1	US9127962Z13	USTES	5.6e+06		COSTO	AMORTIZADO	BB-
##	9 1	US9128283G32	BNSFI	5.0e+07		COSTO	AMORTIZADO	BB

dim(portafolio)

[1] 9 5

5.4. Listas

Con los data frames vimos que se pueden guardar diferentes tipos de datos en columnas.

Ahora queremos ir un poco más allá y guardar diferentes objetos en una misma estructura de datos.

Las listas permiten agrupar o contener cosas como dataframes, matrices y vectores en una misma variable.

Para crear una lista podemos utilizar la función list(), por ejemplo

```
lista1 <- list(1, "A", TRUE) # integer, character, logical
lista1</pre>
```

```
## [[1]]
## [1] 1
##
## [[2]]
## [1] "A"
```

```
## [[3]]
## [1] TRUE
mi_vector <- 1:10
mi matriz <- matrix(1:4, nrow = 2)</pre>
mi_dataframe <- data.frame("numeros" = 1:3, "letras" = c("a", "b", "c"))</pre>
mi_lista <- list("un_vector" = mi_vector, "una_matriz" = mi_matriz, "un_df" =</pre>
mi_lista
## $un_vector
   [1] 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10
##
##
## $una_matriz
        [,1] [,2]
##
## [1,]
           1
## [2,]
           2
                 4
##
## $un_df
     numeros letras
##
## 1
           1
## 2
           2
                   b
## 3
           3
                   С
```

Cuando creamos listas lo más común es nombrar cada una de las entradas para luego poder extraer esos datos con el signo "\$."

[1] 1900.874 1836.383 1050.230

```
lista_clientes <- list(saldo = runif(3, min = 1000, max = 2000), nombres = c("
lista_clientes
## $saldo</pre>
```

5.4. **LISTAS** 31

```
##
## $nombres
## [1] "Juan"
                "Luis"
                          "Carlos"
##
## $tarjeta.credito
## [1] TRUE TRUE FALSE
# runif(cantidad, min, max) genera números aleatorios.
lista_clientes$saldo
## [1] 1900.874 1836.383 1050.230
Otro ejemplo:
datos.lucas <- list(Nombre = "Lucas", Edad = 33, Tarjeta.Credito = FALSE)</pre>
datos.lucas
## $Nombre
## [1] "Lucas"
##
## $Edad
## [1] 33
##
## $Tarjeta.Credito
## [1] FALSE
```

Una ventaja del objeto lista es que podemos accesar a cada uno de sus argumentos mediante el símbolo "\$," por ejemplo si quisieramos ver su Edad y luego si posee tarjeta de crédito o no, podemos escribir

datos.lucas\$Edad

[1] 33

datos.lucas\$Tarjeta.Credito

[1] FALSE

5.5. Factores

Esta clase de datos se utiliza para representar datos categóricos. Estos pueden ser ordenados y sin orden. Podemos pensar en los factores como un vector de enteros, donde cada número representa una categoría.

- Los factores tienen un tratamiento especial en las funciones de modelación como lm() y glm(). (Regresiones lineales)
- Es mejor utilizar factores que utilizar enteros, por ejemplo tener la variable Estado civil, con los valores "Casado," "Soltero" es mejor que utilizar los valores 1 y 2.

La función para crear variables categóricas es factor()

Como podemos ver, al imprimir nuestra variable categórica tenemos tres niveles : COBRO JUDICIAL NORMAL VENCIDA. Estos representan las categorías en nuestra variable. R automáticamente hace está asignación por orden alfabético, si queremos definir nosotros el orden, podemos hacerlo utilizando el parámetro **levels**.

```
estado.deuda <- factor(c("NORMAL", "NORMAL", "VENCIDA", "COBRO JUDICIAL", "VENcida", "VENC
```

```
## [1] NORMAL NORMAL VENCIDA COBRO JUDICIAL VENCIDA ## Levels: NORMAL VENCIDA COBRO JUDICIAL
```

Una forma de saber cuantos individuos hay en cada categoría es mediante la función table().

```
## estado.deuda
## NORMAL VENCIDA COBRO JUDICIAL
## 2 2 1
```

5.6. Valores ausentes

Los valores ausentes se denotan por NA (not avaiable) o NaN(not a number), las siguientes funciones se utilizan para verificar y encontrar valores ausentes.

- 1. is.na(): Se utiliza para verificar y encontrar los valores NA en un objeto.
- 2. **is.nan()**: Se utiliza para verificar y encontrar los valores **NaN** en un objeto.
- 3. Un valor NaN es un NA pero la otra dirección no es cierta.

```
## Creamos un vector que contenga un NA x \leftarrow c(1, 3, NA, 10, 3)
## Retorna un vector de la misma longitud de x, con TRUE donde hay un NA y FALSE don is.na(x)
```

[1] FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE

```
## Creamos un vector que contenga un NA y NaN.
x <- c(1, 3, NA, 10, 3, NaN)

## Retorna un vector de la misma longitud de x, con TRUE donde hay un NA y F
is.na(x)</pre>
```

[1] FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE TRUE

Retorna un vector de la misma longitud de x, con TRUE donde hay un NA y F is.nan(x)

[1] FALSE FALSE FALSE FALSE TRUE

con el ejemplo anterior se puede verificar el punto 3.