

scrip1clase.R

arturo

2023-05-11

```
##INICIANDO EN EL LENGUAJE R##
##MC.Arturo Ramírez-Ordorica curso 2023
set.seed(150)
#Todo en R es un objeto.
#Tipos de estructuras de datos en R:
#Vector, lista, matriz, dataframe y factores
#class()#Permite verificar el tipo es dato que tenemos
#tipos de datos: character, numeric(floating point), integer, logical, complex
#ejemplos:
a=c("a","ww","r")
#principales funciones para revisar atributos de los objetos en R
class(a)#tipo de obeejeto

## [1] "character"
typeof(a)#tipo de objeto (como está almacenado??)

## [1] "character"
length(a) #largo (vectoroes)

## [1] 3
dim(a)#dimensiones (matrices)

## NULL
attributes(a)#metadatos asociados al objeto (nombres, p.ejemp) no todos los obeejetos poseen atributos

## NULL
a<-c(a,"wz","z") #usando operador de asignación "<-"
print(a)#explicita la impresión del obeejeto (invocamos objeto)

## [1] "a" "ww" "r" "wz" "z"
#¿Qué tipo de dato contienen los siguientes objetos?:
obj1="Lenguaje R"
obj2=1:10
obj3<-rep(FALSE,3)
obj4<-c(2L,3L,1000L)
obj5<-5.23443
obj6<-10:1

ls()#Qué objetos tenemos en nuestra sesión?

## [1] "a" "obj1" "obj2" "obj3" "obj4" "obj5" "obj6"
```

```
#Objetos NA (Not Available), NaN (Not a Number) e Inf
b<-c(3,NA,3)#Surge en espacios vacios en nuestras bases de datos. Huecos
0/0#Valores indefinidos
```

```
## [1] NaN
```

```
1/0#¿Qué significa?
```

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

```
-Inf
```

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

```
#Para identificarlos: is.na() y anyNA()
d<-seq(1:10)
print(d)
```

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

```
d[2]<-NA#Podemos usar el operador de asignación
d[5]<-NA
d[c(2,5)]<-NA
print(d)
```

```
## [1] 1 NA 3 4 NA 6 7 8 9 10
```

```
is.na(d)#¿Qué obtenemos?
```

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

```
anyNA(d)#¿Y aquí?
```

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

```
!is.na(d)
```

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

```
##Vectores
```

```
#Un vector es una colección de objetos que tienen la misma categoría de dato
 #(numérico, carácter, lógico, etc)
```

```
#c()#Función concatenar
```

```
un_vector<-c(1,2,3,6,11,43,1e10)
```

```
print(un_vector)
```

```
## [1] 1.0e+00 2.0e+00 3.0e+00 6.0e+00 1.1e+01 4.3e+01 1.0e+10
```

```
un_vector[5]
```

```
## [1] 11
```

```
un_vector[c(2,6)]
```

```
## [1] 2 43
```

```
un_vector[-5]
```

```
## [1] 1.0e+00 2.0e+00 3.0e+00 6.0e+00 4.3e+01 1.0e+10
```

```
#Podemos crear un vector con vector()
```

```
un_vector2<-vector("numeric",3)
```

```
?vector()
```

```

#Crear un vector lógico de tamaño 10

#¿Cuál es su longitud?

#Funciones útiles para crear vectores:
seq(from=2,to=20,by=2)#Esta es una "función" de nombre seq() con argumentos

## [1] 2 4 6 8 10 12 14 16 18 20

#from=, to=, by=. Casi todas las funciones requieren de argumentos específicos
rep(2,4)#Para repetir un objeto n cantidad de veces

## [1] 2 2 2 2

#Ejercicio
#Crear un vector con los números del 1 al 100 de 5 en 5
#Crear un vector con 10 nombres
#unirlos
#¿Qué longitud tiene?

#OPERACIONES MATEMÁTICAS
#Podemos hacer operaciones con vectores...los operadores son fáciles de
#identificar por su sintaxis

#Ejercicio
#Crear un vector con la raíz cuadrada de los primeros 100 enteros
#Crear un vector con el cuadrado de los primeros 100 enteros
#arcotangente del vector anterior

##Nombres "names()"
vector_3<-vector("numeric",6)
print(vector_3)

## [1] 0 0 0 0 0 0

names(vector_3)

## NULL

##Crea un vector de caracteres con los nombres
#"José", "Inés", "Raúl", "Arturo", "Berenice", "Maricela"
#¿Cómo llamamos a los casos de cada posición en el vector?
#Asigne calificaciones a cada caso

#mean()#media de calificaciones
#sd()#Desviación estandar

#Podemos hacer operaciones sobre vectores: suma, resta, multiplicación
#Dar ejemplos

#MATRICES
#Pueden ser concebidos como conjuntos de vectores de la misma longitud
#ordenados en filas y/o columnas.
#Están compuestos por la misma clase de elementos (a semejanza de los vectores)
matrix(seq(1:20),nrow=5,ncol=4)

##      [,1] [,2] [,3] [,4]

```

```
## [1,]    1    6   11   16
## [2,]    2    7   12   17
## [3,]    3    8   13   18
## [4,]    4    9   14   19
## [5,]    5   10   15   20
```

```
#Llenar por filas??
matriz_1<-matrix(seq(1:20),nrow=5,ncol=4,byrow=TRUE)
##Posiciones [fila, columna]
matriz_1[3,2]
```

```
## [1] 10
```

```
##Podemos hacer operaciones sobre matrices.
#Suma,multiplicación por un escalar
matriz_2<-matrix(seq(1:20),nrow=5,ncol=4,byrow=TRUE)
matriz_3<-matrix(seq(1:20),nrow=5,ncol=4)
matriz_2+matriz_3
```

```
##      [,1] [,2] [,3] [,4]
## [1,]    2    8   14   20
## [2,]    7   13   19   25
## [3,]   12   18   24   30
## [4,]   17   23   29   35
## [5,]   22   28   34   40
```

```
matriz_2*matriz_3#multiplicación elemento a elemento
```

```
##      [,1] [,2] [,3] [,4]
## [1,]    1   12   33   64
## [2,]   10   42   84  136
## [3,]   27   80  143  216
## [4,]   52  126  210  304
## [5,]   85  180  285  400
```

```
#dim() para ver las dimensiones en la matriz
dim(matriz_2)
```

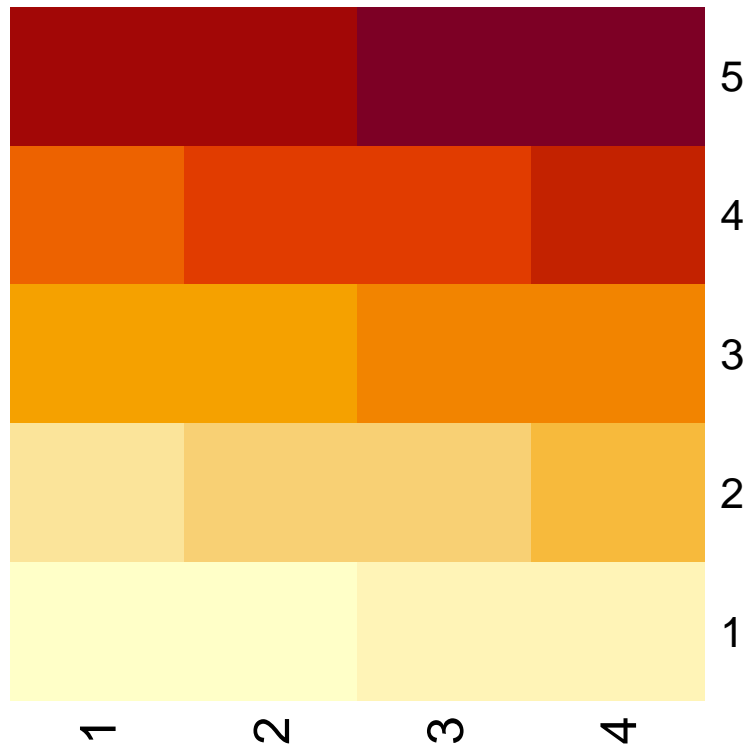
```
## [1] 5 4
```

```
#Multiplicación matricial
matriz_2 %*% t(matriz_3)#t() transpone la matriz y le das las dimensiones
```

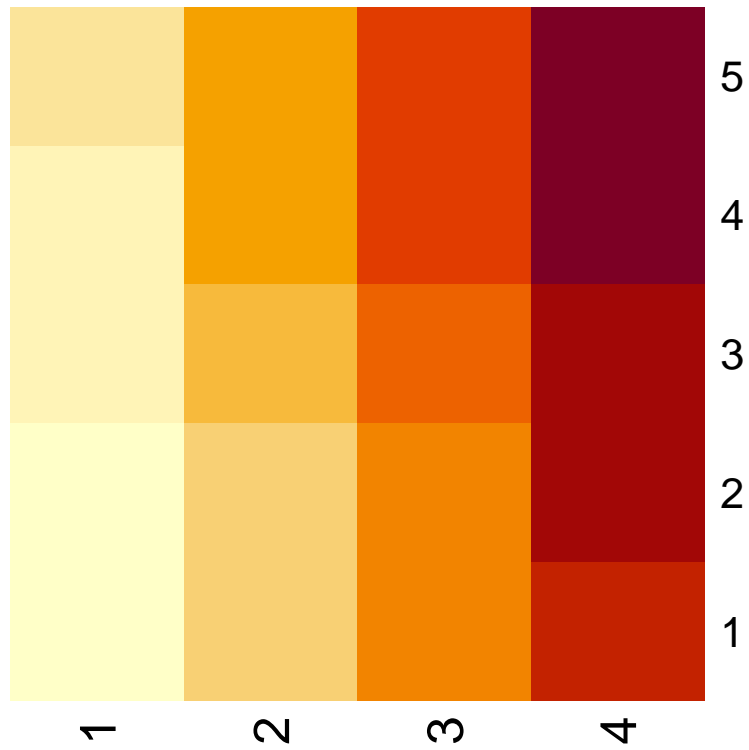
```
##      [,1] [,2] [,3] [,4] [,5]
## [1,]  110  120  130  140  150
## [2,]  246  272  298  324  350
## [3,]  382  424  466  508  550
## [4,]  518  576  634  692  750
## [5,]  654  728  802  876  950
```

```
#adecuadas para multiplicarlas (5x4)%*%(4x5)=5x5
```

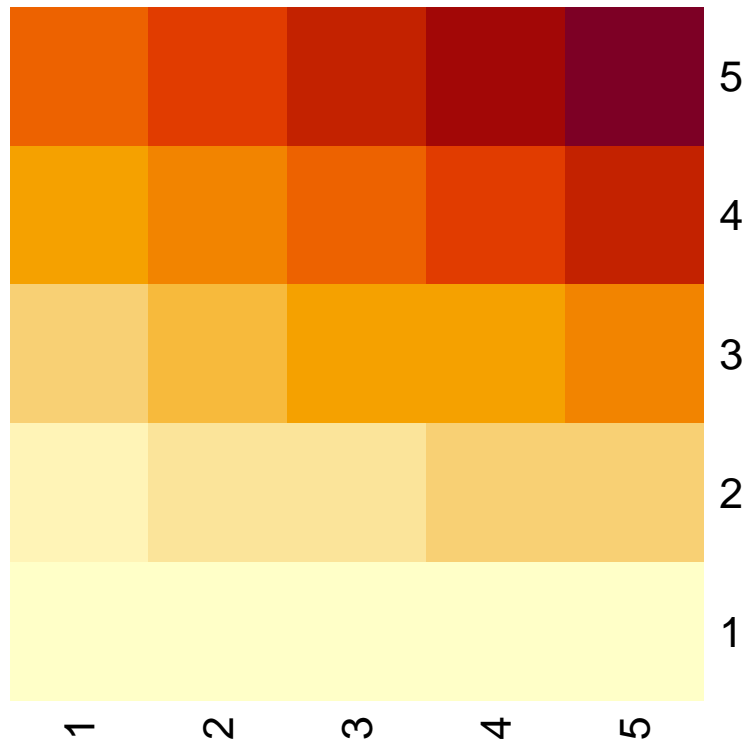
```
#Hagamos una pequeña gráfica
heatmap(matriz_2,Rowv = NA,Colv = NA,scale="none")
```



```
heatmap(matriz_3,Rowv = NA,Colv = NA,scale = "none")
```



```
heatmap(matriz_2 %*% t(matriz_3), Rowv = NA, Colv = NA, scale = "none")
```



```
class(matriz_2)

## [1] "matrix" "array"
typeof(matriz_2)

## [1] "integer"
matriz_2[2,]

## [1] 5 6 7 8
#Para muchos casos, es conveniente saber los nombres de las columnas y
#renglones de las matrices
colnames(matriz_2)

## NULL
row.names(matriz_2)

## NULL
#Asignemos nombres a las columnas y las filas de la matriz

#Podemos crear matrices uniendo filas y columnas
#cbind()#unir columnas
#rbind()#unir filas

##LISTAS
#Es un objeto que contiene elementos de diferentes clases:
```

```
lista_1<-list("a",TRUE,FALSE,vector_3,matriz_2)
length(lista_1)
```

```
## [1] 5
```

```
lista_1[[3]]
```

```
## [1] FALSE
```

```
lista_1[[5]]
```

```
##      [,1] [,2] [,3] [,4]
## [1,]    1    2    3    4
## [2,]    5    6    7    8
## [3,]    9   10   11   12
## [4,]   13   14   15   16
## [5,]   17   18   19   20
```

```
lista_1[[5]][3,2]
```

```
## [1] 10
```

```
length(lista_1)
```

```
## [1] 5
```

```
#Demosle nombres
```

```
names(lista_1)<-c("Caracter","Verdadero","Falso","Un vector","Una matriz")
```

```
#Llamemos elementos de la lista
```

```
lista_1$Verdadero
```

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

```
##DATAFRAME
```

```
#Son tablas de datos, y son un tipo especial de lista en forma de tabla.
```

```
#Los dataframe son el tipo más común de objeto que se usa en aplicaciones de
```

```
#análisis de datos
```

```
nombres=c("José","Inés","Raúl","Arturo","Berenice","Maricela")
```

```
calificaciones=c(9,8,10,9,8,10)
```

```
salon=c("A","C","E","C","D","C")
```

```
mi_tabla=cbind(nombres,calificaciones,salon)
```

```
print(mi_tabla)
```

```
##      nombres  calificaciones salon
## [1,] "José"      "9"           "A"
## [2,] "Inés"      "8"           "C"
## [3,] "Raúl"      "10"          "E"
## [4,] "Arturo"    "9"           "C"
## [5,] "Berenice" "8"           "D"
## [6,] "Maricela" "10"          "C"
```

```
data(iris)
```

```
iris
```

```
##      Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width  Species
## 1           5.1         3.5         1.4         0.2    setosa
## 2           4.9         3.0         1.4         0.2    setosa
## 3           4.7         3.2         1.3         0.2    setosa
```


## 4	4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
## 5	5.0	3.6	1.4	0.2	setosa
## 6	5.4	3.9	1.7	0.4	setosa
## 7	4.6	3.4	1.4	0.3	setosa
## 8	5.0	3.4	1.5	0.2	setosa
## 9	4.4	2.9	1.4	0.2	setosa
## 10	4.9	3.1	1.5	0.1	setosa
## 11	5.4	3.7	1.5	0.2	setosa
## 12	4.8	3.4	1.6	0.2	setosa
## 13	4.8	3.0	1.4	0.1	setosa
## 14	4.3	3.0	1.1	0.1	setosa
## 15	5.8	4.0	1.2	0.2	setosa
## 16	5.7	4.4	1.5	0.4	setosa
## 17	5.4	3.9	1.3	0.4	setosa
## 18	5.1	3.5	1.4	0.3	setosa
## 19	5.7	3.8	1.7	0.3	setosa
## 20	5.1	3.8	1.5	0.3	setosa
## 21	5.4	3.4	1.7	0.2	setosa
## 22	5.1	3.7	1.5	0.4	setosa
## 23	4.6	3.6	1.0	0.2	setosa
## 24	5.1	3.3	1.7	0.5	setosa
## 25	4.8	3.4	1.9	0.2	setosa
## 26	5.0	3.0	1.6	0.2	setosa
## 27	5.0	3.4	1.6	0.4	setosa
## 28	5.2	3.5	1.5	0.2	setosa
## 29	5.2	3.4	1.4	0.2	setosa
## 30	4.7	3.2	1.6	0.2	setosa
## 31	4.8	3.1	1.6	0.2	setosa
## 32	5.4	3.4	1.5	0.4	setosa
## 33	5.2	4.1	1.5	0.1	setosa
## 34	5.5	4.2	1.4	0.2	setosa
## 35	4.9	3.1	1.5	0.2	setosa
## 36	5.0	3.2	1.2	0.2	setosa
## 37	5.5	3.5	1.3	0.2	setosa
## 38	4.9	3.6	1.4	0.1	setosa
## 39	4.4	3.0	1.3	0.2	setosa
## 40	5.1	3.4	1.5	0.2	setosa
## 41	5.0	3.5	1.3	0.3	setosa
## 42	4.5	2.3	1.3	0.3	setosa
## 43	4.4	3.2	1.3	0.2	setosa
## 44	5.0	3.5	1.6	0.6	setosa
## 45	5.1	3.8	1.9	0.4	setosa
## 46	4.8	3.0	1.4	0.3	setosa
## 47	5.1	3.8	1.6	0.2	setosa
## 48	4.6	3.2	1.4	0.2	setosa
## 49	5.3	3.7	1.5	0.2	setosa
## 50	5.0	3.3	1.4	0.2	setosa
## 51	7.0	3.2	4.7	1.4	versicolor
## 52	6.4	3.2	4.5	1.5	versicolor
## 53	6.9	3.1	4.9	1.5	versicolor
## 54	5.5	2.3	4.0	1.3	versicolor
## 55	6.5	2.8	4.6	1.5	versicolor
## 56	5.7	2.8	4.5	1.3	versicolor
## 57	6.3	3.3	4.7	1.6	versicolor

## 58	4.9	2.4	3.3	1.0 versicolor
## 59	6.6	2.9	4.6	1.3 versicolor
## 60	5.2	2.7	3.9	1.4 versicolor
## 61	5.0	2.0	3.5	1.0 versicolor
## 62	5.9	3.0	4.2	1.5 versicolor
## 63	6.0	2.2	4.0	1.0 versicolor
## 64	6.1	2.9	4.7	1.4 versicolor
## 65	5.6	2.9	3.6	1.3 versicolor
## 66	6.7	3.1	4.4	1.4 versicolor
## 67	5.6	3.0	4.5	1.5 versicolor
## 68	5.8	2.7	4.1	1.0 versicolor
## 69	6.2	2.2	4.5	1.5 versicolor
## 70	5.6	2.5	3.9	1.1 versicolor
## 71	5.9	3.2	4.8	1.8 versicolor
## 72	6.1	2.8	4.0	1.3 versicolor
## 73	6.3	2.5	4.9	1.5 versicolor
## 74	6.1	2.8	4.7	1.2 versicolor
## 75	6.4	2.9	4.3	1.3 versicolor
## 76	6.6	3.0	4.4	1.4 versicolor
## 77	6.8	2.8	4.8	1.4 versicolor
## 78	6.7	3.0	5.0	1.7 versicolor
## 79	6.0	2.9	4.5	1.5 versicolor
## 80	5.7	2.6	3.5	1.0 versicolor
## 81	5.5	2.4	3.8	1.1 versicolor
## 82	5.5	2.4	3.7	1.0 versicolor
## 83	5.8	2.7	3.9	1.2 versicolor
## 84	6.0	2.7	5.1	1.6 versicolor
## 85	5.4	3.0	4.5	1.5 versicolor
## 86	6.0	3.4	4.5	1.6 versicolor
## 87	6.7	3.1	4.7	1.5 versicolor
## 88	6.3	2.3	4.4	1.3 versicolor
## 89	5.6	3.0	4.1	1.3 versicolor
## 90	5.5	2.5	4.0	1.3 versicolor
## 91	5.5	2.6	4.4	1.2 versicolor
## 92	6.1	3.0	4.6	1.4 versicolor
## 93	5.8	2.6	4.0	1.2 versicolor
## 94	5.0	2.3	3.3	1.0 versicolor
## 95	5.6	2.7	4.2	1.3 versicolor
## 96	5.7	3.0	4.2	1.2 versicolor
## 97	5.7	2.9	4.2	1.3 versicolor
## 98	6.2	2.9	4.3	1.3 versicolor
## 99	5.1	2.5	3.0	1.1 versicolor
## 100	5.7	2.8	4.1	1.3 versicolor
## 101	6.3	3.3	6.0	2.5 virginica
## 102	5.8	2.7	5.1	1.9 virginica
## 103	7.1	3.0	5.9	2.1 virginica
## 104	6.3	2.9	5.6	1.8 virginica
## 105	6.5	3.0	5.8	2.2 virginica
## 106	7.6	3.0	6.6	2.1 virginica
## 107	4.9	2.5	4.5	1.7 virginica
## 108	7.3	2.9	6.3	1.8 virginica
## 109	6.7	2.5	5.8	1.8 virginica
## 110	7.2	3.6	6.1	2.5 virginica
## 111	6.5	3.2	5.1	2.0 virginica

```
## 112      6.4      2.7      5.3      1.9 virginica
## 113      6.8      3.0      5.5      2.1 virginica
## 114      5.7      2.5      5.0      2.0 virginica
## 115      5.8      2.8      5.1      2.4 virginica
## 116      6.4      3.2      5.3      2.3 virginica
## 117      6.5      3.0      5.5      1.8 virginica
## 118      7.7      3.8      6.7      2.2 virginica
## 119      7.7      2.6      6.9      2.3 virginica
## 120      6.0      2.2      5.0      1.5 virginica
## 121      6.9      3.2      5.7      2.3 virginica
## 122      5.6      2.8      4.9      2.0 virginica
## 123      7.7      2.8      6.7      2.0 virginica
## 124      6.3      2.7      4.9      1.8 virginica
## 125      6.7      3.3      5.7      2.1 virginica
## 126      7.2      3.2      6.0      1.8 virginica
## 127      6.2      2.8      4.8      1.8 virginica
## 128      6.1      3.0      4.9      1.8 virginica
## 129      6.4      2.8      5.6      2.1 virginica
## 130      7.2      3.0      5.8      1.6 virginica
## 131      7.4      2.8      6.1      1.9 virginica
## 132      7.9      3.8      6.4      2.0 virginica
## 133      6.4      2.8      5.6      2.2 virginica
## 134      6.3      2.8      5.1      1.5 virginica
## 135      6.1      2.6      5.6      1.4 virginica
## 136      7.7      3.0      6.1      2.3 virginica
## 137      6.3      3.4      5.6      2.4 virginica
## 138      6.4      3.1      5.5      1.8 virginica
## 139      6.0      3.0      4.8      1.8 virginica
## 140      6.9      3.1      5.4      2.1 virginica
## 141      6.7      3.1      5.6      2.4 virginica
## 142      6.9      3.1      5.1      2.3 virginica
## 143      5.8      2.7      5.1      1.9 virginica
## 144      6.8      3.2      5.9      2.3 virginica
## 145      6.7      3.3      5.7      2.5 virginica
## 146      6.7      3.0      5.2      2.3 virginica
## 147      6.3      2.5      5.0      1.9 virginica
## 148      6.5      3.0      5.2      2.0 virginica
## 149      6.2      3.4      5.4      2.3 virginica
## 150      5.9      3.0      5.1      1.8 virginica
```

```
#Nombres
```

```
#colnames()
```

```
#rownames()
```

```
#Para invocar columnas específicas de un data.frame, se utiliza los operadores  
#[ ] y el $. No olvidar que un dataframe es un tipo de lista.
```

```
names(iris)
```

```
## [1] "Sepal.Length" "Sepal.Width" "Petal.Length" "Petal.Width" "Species"
```

```
iris$Petal.Length
```

```
## [1] 1.4 1.4 1.3 1.5 1.4 1.7 1.4 1.5 1.4 1.5 1.5 1.6 1.4 1.1 1.2 1.5 1.3 1.4
## [19] 1.7 1.5 1.7 1.5 1.0 1.7 1.9 1.6 1.6 1.5 1.4 1.6 1.6 1.5 1.5 1.4 1.5 1.2
## [37] 1.3 1.4 1.3 1.5 1.3 1.3 1.3 1.6 1.9 1.4 1.6 1.4 1.5 1.4 4.7 4.5 4.9 4.0
## [55] 4.6 4.5 4.7 3.3 4.6 3.9 3.5 4.2 4.0 4.7 3.6 4.4 4.5 4.1 4.5 3.9 4.8 4.0
```

```
## [73] 4.9 4.7 4.3 4.4 4.8 5.0 4.5 3.5 3.8 3.7 3.9 5.1 4.5 4.5 4.7 4.4 4.1 4.0
## [91] 4.4 4.6 4.0 3.3 4.2 4.2 4.2 4.3 3.0 4.1 6.0 5.1 5.9 5.6 5.8 6.6 4.5 6.3
## [109] 5.8 6.1 5.1 5.3 5.5 5.0 5.1 5.3 5.5 6.7 6.9 5.0 5.7 4.9 6.7 4.9 5.7 6.0
## [127] 4.8 4.9 5.6 5.8 6.1 6.4 5.6 5.1 5.6 6.1 5.6 5.5 4.8 5.4 5.6 5.1 5.1 5.9
## [145] 5.7 5.2 5.0 5.2 5.4 5.1

#Ejercicio: Poner un nombre a cada fila del dataframe iris. Con formato
#"especie_número consecutivo. Usar paste()

##OPERADORES LÓGICOS
# !=, ==, <, >, <=, >=
#Usar operadores lógicos para encontrar el número de individuos de cada especie en el vector
#de nombres, y asignar un nombre a las filas con formato.
# "especie_número de individuo"

#R posee muchas funciones destinadas para la lectura de diferentes archivos
#Una de las más comunes es en archivos .csv o .txt

#Ejercicio: Crear un dataframe que simule una matriz de datos con
#50 observaciones y 100 señales m/z que tenga una distribución normal
#Introducir 1500 ceros aleatoriamente en el dataframe
datos<-rnorm(50*100,mean=0,sd=2)
muestra<-sample(datos,1500)#sample() sirve para hacer un muestreo de datos
posiciones<-match(muestra,datos)
datos[posiciones]<-0
head(datos)#Observe los ceros

## [1] 0.0000000 -0.1259925 0.0000000 -0.6283564 -0.5338925 0.3063189

matriz_mz<-matrix(datos,ncol=100,nrow=50,byrow=T)
dim(matriz_mz)

## [1] 50 100

mz<-seq(from=50,to=250,by=200/99)
mz<-round(mz,3)##función para redondear con 3 decimales
sufijo<-rep("m.z",length(mz))
etiqueta<-paste(mz,sufijo,sep="")
colnames(matriz_mz)<-etiqueta
obs<-1:50
obs_nomb<-paste(rep("obs",50),obs,sep = "")
rownames(matriz_mz)<-obs_nomb
mz_tabla<-data.frame(obs_nomb,matriz_mz)
dim(mz_tabla)

## [1] 50 101

#####BASES DE ESTRUCTURAS DE CONTROL
##Ejercicio: imputar las celdas con ceros por la media de la columna correspondiente
head(mz_tabla[,-1])

##          X50m.z  X52.02m.z  X54.04m.z  X56.061m.z  X58.081m.z  X60.101m.z
## obs1  0.0000000 -0.1259925  0.0000000 -0.62835636 -0.5338925  0.3063189
## obs2 -0.4262052  2.2492999 -1.6109729 -0.92083979  1.1842919  1.9827198
## obs3 -4.0097574 -1.0257566 -1.7719826  0.38851388  1.1814521 -2.1385931
## obs4  0.0000000 -0.9667346 -1.3210172  1.75053837 -2.5718487 -2.0375397
## obs5  1.7970402  0.0000000  0.7064478  0.00000000 -0.8117584  0.0000000
```

```

## obs6 1.6642246 0.3695371 -0.8227750 0.07039719 -2.0436204 -2.8469576
##      X62.121m.z X64.141m.z X66.162m.z X68.182m.z X70.202m.z X72.222m.z
## obs1 1.62777386 0.9952713 0.000000 0.000000 -0.04803872 -3.9183701
## obs2 0.00000000 -1.4287703 -2.650792 1.551627 2.94818191 -1.7943500
## obs3 2.63110279 1.3986544 1.344786 1.608230 0.10081603 -0.1234542
## obs4 0.60012178 -0.7002742 1.220649 1.115005 0.23195189 0.0000000
## obs5 -1.61020792 -0.3463557 1.270240 0.000000 0.00000000 -1.7058206
## obs6 -0.02326944 -0.5548660 5.427570 0.000000 0.00000000 2.1860106
##      X74.242m.z X76.263m.z X78.283m.z X80.303m.z X82.323m.z X84.343m.z
## obs1 0.0000000 0.00000000 -1.3400229 0.0000000 0.00000000 2.638293
## obs2 0.4355912 1.98582016 0.0000000 3.5810382 0.00000000 0.000000
## obs3 -0.7878479 0.01150795 0.0000000 -0.3075392 0.06641954 2.510765
## obs4 0.0000000 -3.74471021 -0.1710115 0.0000000 -2.66239316 0.000000
## obs5 -2.4754245 -0.82917707 0.0000000 0.0000000 -1.40494530 -1.036841
## obs6 2.0458952 0.00000000 0.2137679 4.0723677 0.40975968 0.000000
##      X86.364m.z X88.384m.z X90.404m.z X92.424m.z X94.444m.z X96.465m.z
## obs1 0.0000000 0.0000000 0.0000000 2.6066167 0.0000000 -0.09412124
## obs2 -1.0105095 0.7975126 0.8615268 1.9966978 0.6402835 2.72557928
## obs3 0.0000000 -3.1689841 0.0000000 -0.3993511 3.4122103 -1.51171265
## obs4 -0.5437623 1.2586432 3.8556340 0.6952454 0.7377909 0.21812236
## obs5 -0.4650016 1.0036433 0.3496000 0.0000000 -1.8317490 -1.65115055
## obs6 0.0000000 0.0000000 -1.6388243 -0.5395251 0.0000000 0.0000000
##      X98.485m.z X100.505m.z X102.525m.z X104.545m.z X106.566m.z X108.586m.z
## obs1 4.936464 1.9458706 2.6026854 0.000000 3.305932 -0.62974529
## obs2 0.000000 1.0674235 3.3447234 -3.326909 -1.989398 2.89245020
## obs3 3.474618 -1.8710010 -0.1506432 1.336715 -1.145297 -0.78935287
## obs4 1.025022 0.0000000 2.5006001 -2.357621 3.065641 -2.27397713
## obs5 0.000000 -0.4926896 0.0000000 0.000000 -1.174237 -0.23591305
## obs6 0.000000 0.0000000 0.0000000 0.000000 1.222060 0.03859869
##      X110.606m.z X112.626m.z X114.646m.z X116.667m.z X118.687m.z X120.707m.z
## obs1 0.0000000 -4.9616547 0.6621267 2.4832033 0.0000000 0.4200961
## obs2 -0.4146838 1.3933288 3.1947586 0.0000000 0.2581256 2.3065666
## obs3 -2.8629205 3.0534229 1.4699825 -0.6085676 -1.8094082 0.1110803
## obs4 0.0000000 0.7650952 1.7290683 -0.2325731 0.0000000 2.9893068
## obs5 0.0000000 0.0000000 2.4108620 2.1752914 -0.5061462 3.4052008
## obs6 -0.8977424 0.0000000 1.0278843 0.0000000 -1.8269462 0.0000000
##      X122.727m.z X124.747m.z X126.768m.z X128.788m.z X130.808m.z X132.828m.z
## obs1 0.0000000 -3.5070609 0.0000000 -2.2591287 -1.6145784 -0.2222218
## obs2 0.2003260 0.0000000 5.3721502 0.0000000 0.0000000 0.0000000
## obs3 -0.8348974 -1.1708942 -0.4059908 0.6166674 0.6435734 1.0373043
## obs4 -4.1047855 0.0000000 -2.8644279 0.5157724 0.8711420 0.2524768
## obs5 0.0000000 -0.9898872 1.2775637 0.4083264 0.0000000 0.0000000
## obs6 -3.9214546 0.0000000 -1.1541469 2.4650556 3.8122354 0.0000000
##      X134.848m.z X136.869m.z X138.889m.z X140.909m.z X142.929m.z X144.949m.z
## obs1 0.000000 0.00000000 -0.3179946 0.000000 0.000000000 0.000000
## obs2 2.190645 -0.01116674 -1.7339343 0.000000 1.013280333 -1.370315
## obs3 0.000000 -1.12957130 -1.6836150 -3.548956 0.007162986 0.000000
## obs4 1.449168 0.00000000 0.6652859 0.000000 0.000000000 0.000000
## obs5 -2.534034 0.00000000 -2.1242171 0.000000 0.000000000 0.000000
## obs6 -1.149559 0.83753932 -1.5124967 -2.301221 -1.845975342 0.000000
##      X146.97m.z X148.99m.z X151.01m.z X153.03m.z X155.051m.z X157.071m.z
## obs1 0.6228329 0.3718362 1.296503 0.000000 0.0000000 -0.1992737
## obs2 0.0000000 0.9476063 1.241180 -1.250780 -2.3648988 -0.6586787
## obs3 0.0000000 1.1681773 0.000000 2.657553 -0.3799528 0.0000000

```

```

## obs4 0.0000000 0.7114281 1.769929 -1.597322 -2.0183154 4.2933619
## obs5 1.4031797 -3.1627742 -1.786523 -2.969469 0.0000000 2.3013091
## obs6 0.0000000 0.0000000 2.088286 -4.392641 0.0000000 0.0000000
##      X159.091m.z X161.111m.z X163.131m.z X165.152m.z X167.172m.z X169.192m.z
## obs1 0.0000000 -1.1281823 -2.335152 -0.02798184 -0.5895145 -1.516232
## obs2 -0.7514936 0.0000000 0.000000 4.10114191 -0.2728954 -1.685232
## obs3 0.0000000 -0.3957398 3.371374 2.09008241 -4.0856110 -1.196596
## obs4 -1.0025471 0.0000000 0.000000 0.00000000 0.0000000 1.680114
## obs5 4.8160783 0.0000000 2.041888 0.00000000 1.6075101 -2.082563
## obs6 0.5245136 -3.4376212 0.000000 0.00000000 0.0000000 -1.901551
##      X171.212m.z X173.232m.z X175.253m.z X177.273m.z X179.293m.z X181.313m.z
## obs1 -0.3915682 -2.2489513 1.7012266 0.1276565 4.095011 -2.611172
## obs2 0.8080812 -0.5692991 0.0000000 -0.2466469 0.000000 -1.190566
## obs3 -0.8693359 -0.9338455 3.7667588 0.0000000 1.447207 -2.504839
## obs4 -4.3177023 0.0000000 0.4291786 2.4209663 0.000000 2.974790
## obs5 0.0000000 0.8863137 -2.9728737 0.0000000 -3.484328 0.000000
## obs6 -0.6842793 -2.9939236 0.0000000 -2.7342106 0.000000 2.250891
##      X183.333m.z X185.354m.z X187.374m.z X189.394m.z X191.414m.z X193.434m.z
## obs1 -1.3340998 0.1134276 0.325511 0.7108966 0.0000000 0.0000000
## obs2 0.7339565 -1.4795206 0.000000 0.0000000 1.2188532 -0.8616321
## obs3 -3.9449611 0.0000000 -1.440518 -0.8332640 -0.1450090 0.0000000
## obs4 0.0000000 -2.4616069 0.000000 0.0000000 1.6178779 0.0000000
## obs5 3.0749854 2.0196282 1.915987 0.4220122 -0.2479638 2.8928955
## obs6 -0.5028535 -1.2395139 0.000000 0.2492900 0.0000000 0.2151277
##      X195.455m.z X197.475m.z X199.495m.z X201.515m.z X203.535m.z X205.556m.z
## obs1 0.0000000 0.0000000 0.8363056 0.6713203 2.5809570 2.329109
## obs2 -0.3355380 0.9421598 -0.8978864 0.0000000 0.0000000 0.000000
## obs3 4.7340746 4.8413077 -0.9709077 0.0000000 1.4113943 1.957221
## obs4 -0.3187038 -2.0573464 0.0000000 0.0000000 0.3028183 0.000000
## obs5 -2.1037409 0.0000000 3.9496848 -0.7192418 -1.7132518 0.000000
## obs6 -1.8061955 -2.2657964 -3.6522849 0.0000000 0.6746847 -1.347553
##      X207.576m.z X209.596m.z X211.616m.z X213.636m.z X215.657m.z X217.677m.z
## obs1 0.0000000 0.0000000 0.8389748 0.0000000 0.9389506 -0.3711466
## obs2 0.0000000 -0.9485082 -2.9783756 -0.9142364 0.0000000 0.0000000
## obs3 -0.1683552 1.2897262 -0.8719404 -1.0316291 0.7247943 0.0000000
## obs4 -2.0068917 -1.5252326 -1.0994904 0.4930276 -1.0988277 -0.3540121
## obs5 0.0000000 0.0000000 -2.8897492 0.0000000 0.0000000 0.0000000
## obs6 0.0000000 -0.1898367 0.0000000 0.0000000 -0.3718210 0.1057253
##      X219.697m.z X221.717m.z X223.737m.z X225.758m.z X227.778m.z X229.798m.z
## obs1 1.6067017 0.0000000 1.6003566 0.00000000 0.4699884 -4.0573440
## obs2 -1.3920361 2.0379413 2.7964048 -2.80330341 1.9609405 -2.6097233
## obs3 -0.3536187 -1.2627342 0.5567398 1.09484070 -6.2067145 0.0000000
## obs4 0.0000000 3.0520614 -1.9361418 -6.06389632 0.3846161 0.0000000
## obs5 -1.3563909 -0.4664681 -0.5601929 0.00000000 -2.0761255 0.0000000
## obs6 1.8019670 0.0000000 -2.2512236 0.03708497 0.3728533 -0.1252578
##      X231.818m.z X233.838m.z X235.859m.z X237.879m.z X239.899m.z X241.919m.z
## obs1 -2.628300 0.000000 3.1300794 0.0000000 4.0677407 0.0000000
## obs2 0.000000 -1.930223 -0.5428408 -0.6640057 0.0000000 -0.1210308
## obs3 3.267342 0.000000 -0.7460442 1.2751498 0.0000000 -0.8693399
## obs4 0.777673 0.000000 -3.1696938 0.0000000 2.3822645 0.0000000
## obs5 1.347656 0.000000 -2.5618093 0.7658205 -1.6896833 0.1973304
## obs6 1.710104 1.842641 0.1578963 -0.5359306 0.7961171 -0.4206866
##      X243.939m.z X245.96m.z X247.98m.z X250m.z
## obs1 3.2666717 -3.0878662 -2.8188670 -0.9784915

```

```
## obs2    3.2397055  0.0000000 -1.0908588  0.1185388
## obs3    0.0000000 -0.4871793 -1.1857935  1.9426481
## obs4   -0.2421375 -2.4501181 -0.3274923  0.0000000
## obs5    0.0000000 -1.4793231  0.0000000  0.9929577
## obs6    2.6329761  0.0000000 -1.2921051  0.0000000

media_intensidad<-sapply(mz_tabla[,-1],mean,simplify = TRUE)#sapply entrega el resultado de una
#operación aplicada sobre cada columna de un dataframe. El promedio de las
#intensidades de cada m/z

##for...
#Permite repetir recursivamente una operación por un número dado de ciclos
mz_imputar<-mz_tabla[,-1]
#Vamos a repetir una operación de 1 al 100 (el número de columnas)
for (i in 1:length(media_intensidad)){
  mz_imputar[,i][mz_imputar[,i]==0]<-media_intensidad[i]
}

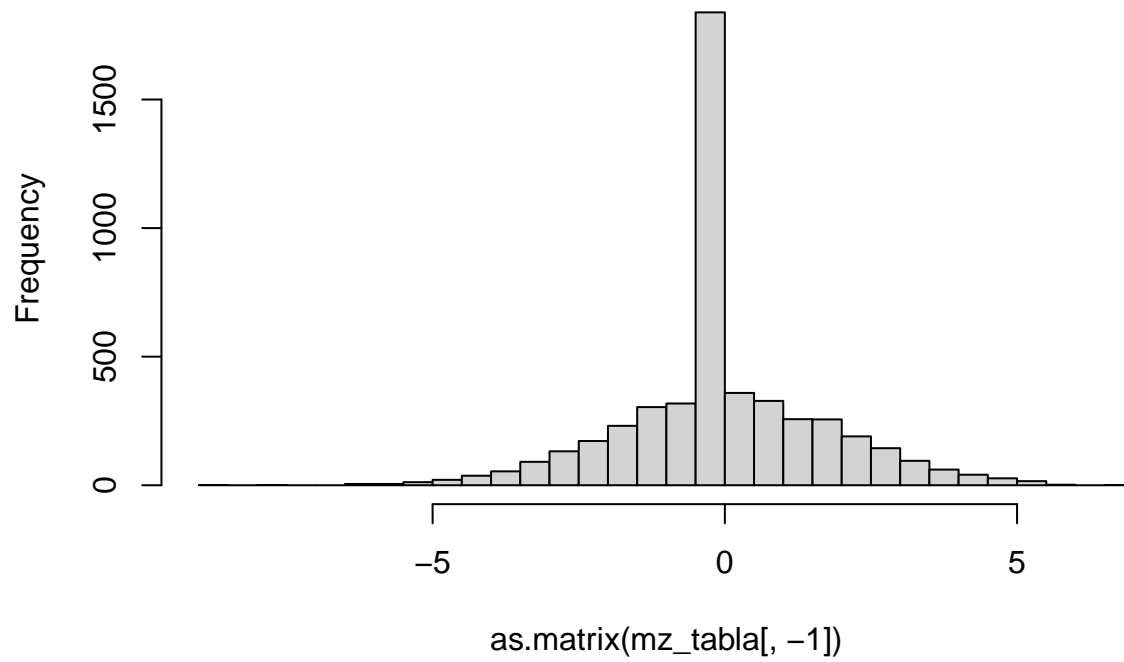
mz_imputar[,1][mz_imputar[,1]==media_intensidad[1]]

## [1] 0.2360449 0.2360449 0.2360449 0.2360449 0.2360449 0.2360449 0.2360449
## [8] 0.2360449 0.2360449 0.2360449 0.2360449 0.2360449 0.2360449 0.2360449
## [15] 0.2360449 0.2360449 0.2360449

mz_imputado<-data.frame(obs_nomb,mz_imputar)##Dataframe imputado con la media

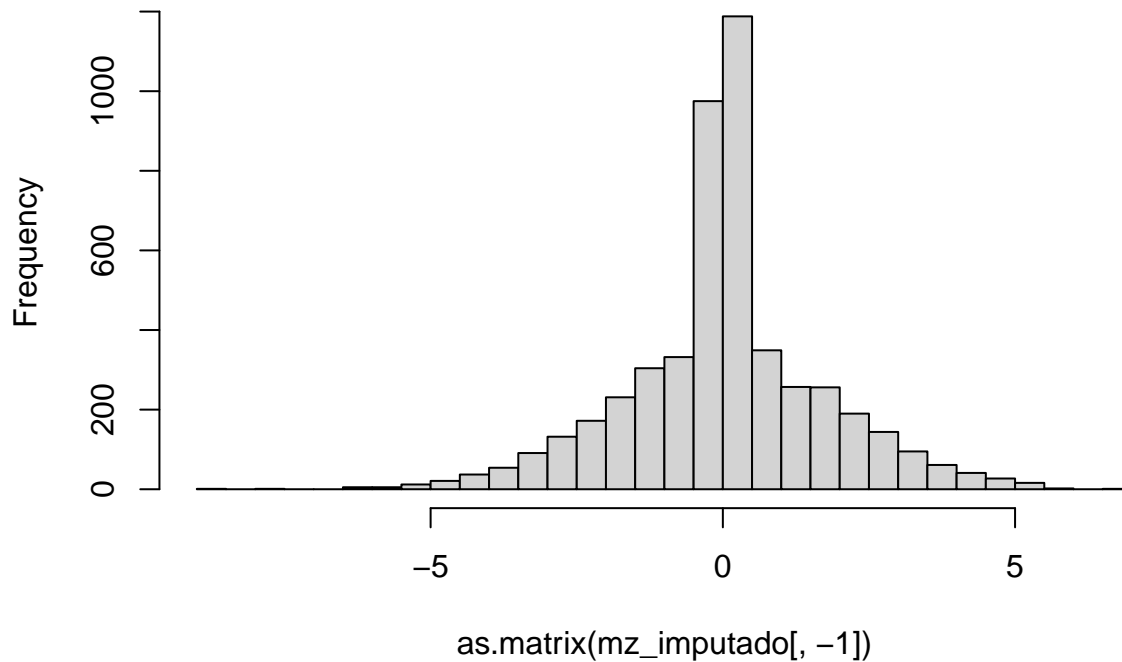
###HISTOGRAMAS EN R###
hist(as.matrix(mz_tabla[,-1]),breaks = 25)
```

Histogram of `as.matrix(mz_tabla[, -1])`

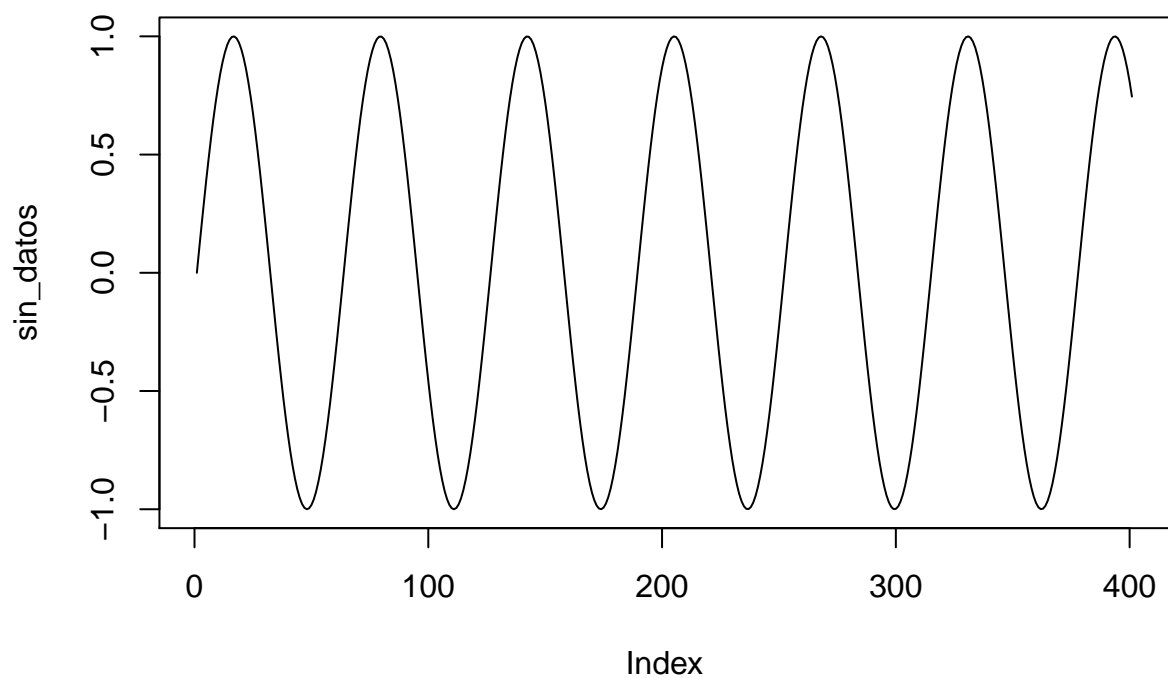


```
hist(as.matrix(mz_imputado[, -1]), breaks = 25)
```

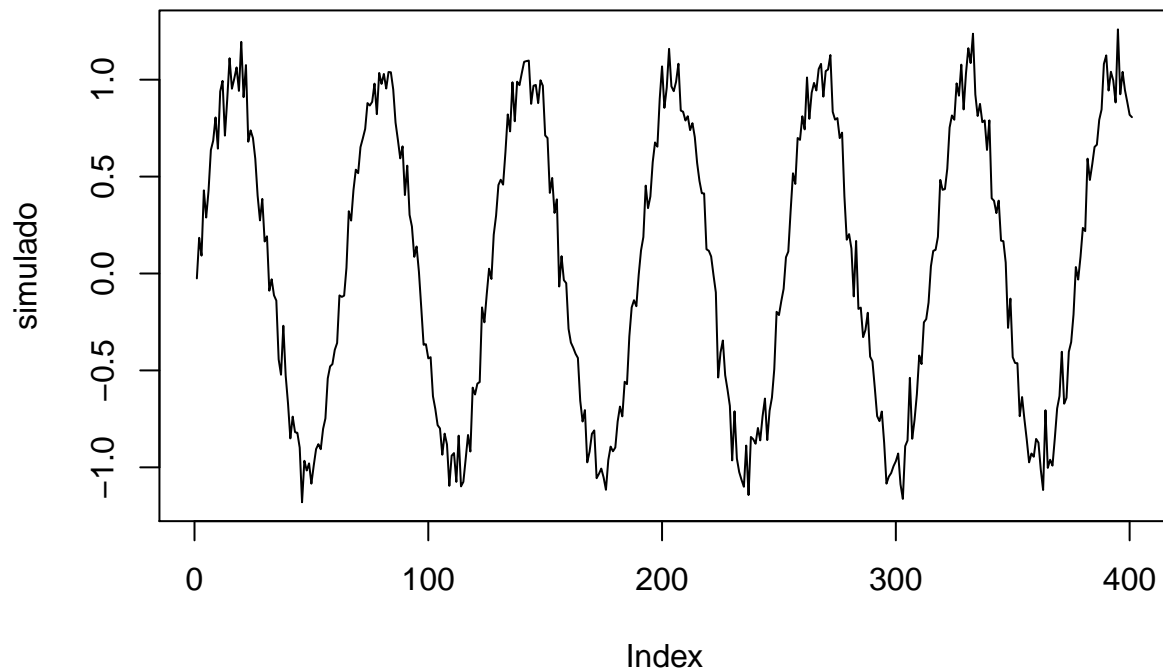

Histogram of `as.matrix(mz_imputado[, -1])`



```
#as.matrix se conoce como función de coerción. Las funciones de coerción  
#obligan al programa a interpretar un objeto como uno de una clase determinada  
#funciones de coerción comunes: as.matrix(), as.character(), as.list(), as.data.frame()  
  
#Ejercicio: crear un vector que simule datos periódicos con un error aleatorio  
#y con regiones mínimas planas.  
x<-seq(from=0, to=40,by=0.1)  
sin_datos<-sin(x)  
plot(sin_datos,type = "l")
```



```
error<-rnorm(length(sin_datos),mean=0,sd=0.1)
simulado=sin_datos+error
plot(simulado,type="l")
```



```
min(simulado)
```

```
## [1] -1.180082
```

```
simulado[simulado<=0]<-0  
plot(x,simulado,type="l")
```

```
##FIN DE SESIÓN####
```

```
##Librerias necesarias (instalar con calma)
```

```
library(MASS)  
library(rgl)  
library(plotrix)
```

```
##
```

```
## Attaching package: 'plotrix'
```

```
## The following object is masked from 'package:rgl':
```

```
##
```

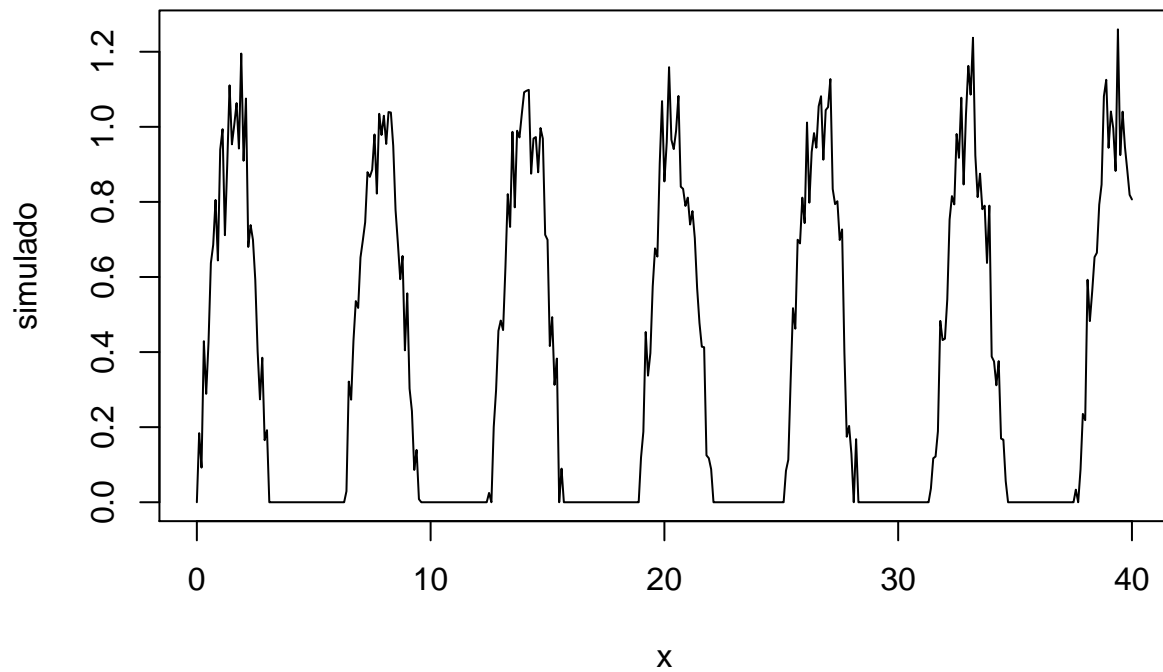
```
## mtext3d
```

```
library(Rtsne)
```

```
#library(umap)
```

```
library(uwot) #otra implementacion
```

```
## Loading required package: Matrix
```



```
library(ica)
library(vegan)
```

```
## Loading required package: permute
## Loading required package: lattice
## This is vegan 2.5-7
```

```
library(ggplot2)
library(factoextra)
```

```
## Welcome! Want to learn more? See two factoextra-related books at https://goo.gl/ve3WBa
```

```
library(e1071)
library(vegan)
```