

Introducción al análisis de datos

Carlos Daniel Jiménez

September 5, 2018

Por qué trabajar con R?

R es el lenguaje más popular del mundo para el trabajo de análisis de datos, es un open - source y cuenta con soporte por microsoft

- ▶ R es libre;
- ▶ Es el software más usado para BI y marketing Analytics
- ▶ Tiene una visualización de datos impresionante

Para que R funciones plenamente debe hacerse el llamado de algunas librerías útiles, por ejemplo ggplot para hacer gráficas de manera espectacular y condicional, la forma de invocar una de estas es:

```
library(ggplot2)  
library(dplyr)
```

R clasifica las variables según su tipo, esto es necesario para saber estructurar el análisis de los datos

```
z<-12
```

```
class(z)
```

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

```
h<-'Palabra'
```

```
class(h)
```

```
## [1] "character"
```

```
a = TRUE; b = FALSE  
a & b # Función y
```

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

```
a | b # Función o
```

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

```
!a # Negación
```

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

Vectores

```
c(1:100)
```

##	[1]	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
##	[18]	18	19	20	21	22	23	24	25	26	27	28	29	30
##	[35]	35	36	37	38	39	40	41	42	43	44	45	46	47
##	[52]	52	53	54	55	56	57	58	59	60	61	62	63	64
##	[69]	69	70	71	72	73	74	75	76	77	78	79	80	81
##	[86]	86	87	88	89	90	91	92	93	94	95	96	97	98

Combinación de vectores

```
a<-c(1:10)
b<-c('Maria', 'Alicia')
c(a,b)
```

```
## [1] "1"      "2"      "3"      "4"      "5"      "6"
## [8] "8"      "9"      "10"     "Maria"  "Alicia"
```


Vectores con funcionalidad matemática

```
a<-c(1:20)
```

```
b<-2
```

```
a/b
```

```
## [1] 0.5 1.0 1.5 2.0 2.5 3.0 3.5 4.0 4.5 5.0  
## [15] 7.5 8.0 8.5 9.0 9.5 10.0
```

```
a*b
```

```
## [1] 2 4 6 8 10 12 14 16 18 20 22 24 26 28 30 32 34
```

Reciclaje de los vectores

```
## Warning in a + b: longer object length is not a multiple
## length
## [1] 3 6 9 6 9 12 9 12 15 12
```

Extraer un dato

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

Crear matrices (Ojo esto es importante para BBDD)

```
a<-c(1:10)
b<-matrix(a,nrow = 2, ncol = 5)
b
```

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

Colocar nombres a la matriz

```
colnames(b)<-c('a','b','c','d','e')
```

```
b
```

```
##      a b c d  e
```

```
## [1,] 1 3 5 7  9
```

```
## [2,] 2 4 6 8 10
```

Otra forma de de diseñar matrices

```
a<-c(1,2,3)
b<-c(4,5,6)
cbind(a,b)
```

```
##      a b
## [1,] 1 4
## [2,] 2 5
## [3,] 3 6
```

trasnponer una matriz en R

```
t(b)
```

```
##      [,1] [,2] [,3]  
## [1,]    4    5    6
```

Construir una base de datos

```
a<-c(1,2,3)
b<-c('a','b','c')
df<-data.frame(a,b)
df
```

```
##      a b
## 1 1 1 a
## 2 2 2 b
## 3 3 3 c
```


Ejemplo de base de datos en R

```
data(iris)
attach(iris)
head(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

Extraer valores de una base de datos

```
iris[, 'Species']
```

```
##      [1] setosa      setosa      setosa      setosa      setosa
##      [7] setosa      setosa      setosa      setosa      setosa
##     [13] setosa      setosa      setosa      setosa      setosa
##     [19] setosa      setosa      setosa      setosa      setosa
##     [25] setosa      setosa      setosa      setosa      setosa
##     [31] setosa      setosa      setosa      setosa      setosa
##     [37] setosa      setosa      setosa      setosa      setosa
##     [43] setosa      setosa      setosa      setosa      setosa
##     [49] setosa      setosa      versicolor versicolor versicolor
##     [55] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##     [61] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##     [67] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##     [73] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##     [79] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##     [85] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##     [91] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
##    [ 97] versicolor versicolor versicolor versicolor versicolor
```

```
iris[1:10,]
```

##	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

Para importar datos

- ▶ readr: libreria para importar datos csv
- ▶ readxl: Libreria para importar datos xls
- ▶ read_sas: Importar datos desde SAS
- ▶ read_stat: Importar datos desde Stata

Funciones de R

R como calculadora

En R se puede calcular directamente, sin necesidad de tener funciones asistidas como en Stata o matlab.

```
1+12 # Adicción
```

```
## [1] 13
```

```
100-12 # Resta
```

```
## [1] 88
```

```
12*12 # Multipliación
```

```
## [1] 144
```

```
84/3 # División
```

```
## [1] 28
```

Funciones Lógicas

Las funciones lógicas son aquellas que cumplen unas condiciones específicas, donde los resultados se pueden expresar en true o false

```
3>100
```

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

```
100>5
```

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

```
3==4
```

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


Funciones útiles

- ▶ Log ;
- ▶ exp;
- ▶ $^{\wedge}$ (Elevar);
- ▶ help
- ▶ rep()

```
log(88)
```

```
## [1] 4.477337
```

```
exp(2)
```

```
## [1] 7.389056
```

```
help(mean)
```

```
rep(2,6)
```

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

Crear objetos

Para crear objetos hay que declararlos como en cualquier lenguaje de programación, en este caso se puede usar alguna de las siguientes alternativas:

▶ <-

▶ =

Ejemplo de declaraciones

```
a<-1  
b<-3  
c<-a+b  
c
```

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

Otra forma de hacerlo (más sofisticada)

```
c(1:10)->d  
d
```

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

No cambia el resultado , simplemente la estructura de como se llama a las declaraciones.

Funciones a través de objetos

```
4->a  
b<-3  
a/b->c  
c
```

```
## [1] 1.333333
```

Para su inquietud , hay una manera de colocar este resultado en fraccionario, su misión será averiguarlo

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

```
## [1] 0 2 4 6 8 10
```

```
c(9,7,5,2,-11)->d
```

```
sort(d) # Función para organizar
```

```
## [1] -11    2    5    7    9
```


Atributos

Con la función **names** se puede extraer el nombre de las variables

```
names(mtcars)
```

```
## [1] "mpg" "cyl" "disp" "hp" "drat" "wt" "qsec" "v"
## [11] "carb"
```

```
mtcars$mpg
```

```
## [1] 21.0 21.0 22.8 21.4 18.7 18.1 14.3 24.4 22.8 19.2 1  
## [15] 10.4 10.4 14.7 32.4 30.4 33.9 21.5 15.5 15.2 13.3 1  
## [29] 15.8 19.7 15.0 21.4
```

Funciones Estadísticas

- ▶ `mean()` : Promedio
- ▶ `sd()` : Desviación Estandar
- ▶ `var()`: Varianza
- ▶ `median()` : Mediana
- ▶ `quantile()`: Percentiles
- ▶ `summary()`: Algunas medidas de centralidad
- ▶ `cor()`: Correlación lineal
- ▶ `cov()`: Covarianza

```
summary(mtcars)
```

##	mpg	cyl	disp	h
##	Min. :10.40	Min. :4.000	Min. : 71.1	Min.
##	1st Qu.:15.43	1st Qu.:4.000	1st Qu.:120.8	1st Qu
##	Median :19.20	Median :6.000	Median :196.3	Median
##	Mean :20.09	Mean :6.188	Mean :230.7	Mean
##	3rd Qu.:22.80	3rd Qu.:8.000	3rd Qu.:326.0	3rd Qu
##	Max. :33.90	Max. :8.000	Max. :472.0	Max.
##	drat	wt	qsec	v
##	Min. :2.760	Min. :1.513	Min. :14.50	Min.
##	1st Qu.:3.080	1st Qu.:2.581	1st Qu.:16.89	1st Qu
##	Median :3.695	Median :3.325	Median :17.71	Median
##	Mean :3.597	Mean :3.217	Mean :17.85	Mean
##	3rd Qu.:3.920	3rd Qu.:3.610	3rd Qu.:18.90	3rd Qu
##	Max. :4.930	Max. :5.424	Max. :22.90	Max.
##	am	gear	carb	
##	Min. :0.0000	Min. :3.000	Min. :1.000	
##	1st Qu.:0.0000	1st Qu.:3.000	1st Qu.:2.000	
##	Median :0.0000	Median :4.000	Median :2.000	

Programación en R

Comando if

Permite desarrollar determinadas acciones siempre y cuando estés cumplan unas condiciones lógicas, si la condición no se cumple no se imprimira nada

```
5->x
if(x>0){
    print('El número es positivo y mayor que cero')
}
```

```
## [1] "El número es positivo y mayor que cero"
```

```
-5->x
if(x>0){
    print('El número es positivo y mayor que cero')
}
```

Ejemplos practicos

Suponga que desea saber en que rrss es más conocido , por lo tanto como buen geek descarga sus visitas desde una API(application programming interface)¹ donde obtiene los siguientes resultados

```
Instagram <- c(16, 19, 23, 15, 2, 7, 4)
facebook <- c(7, 17, 25, 6, 18, 3, 14)
```

¹Para mayor información visite el siguiente linkn https://es.wikipedia.org/wiki/Interfaz_de_programaci%C3%B3n_de_aplicaciones

Usando las operaciones que se dieron en la parte anterior tenemos que determinar que uD es popular si recibe más de 15 views en un día

```
facebook>15
```

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

```
Instagram>15
```

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

Ahora desea saber en que red social es más popular

```
facebook>Instagram
```

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

```
Instagram>facebook
```

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

Para desarrollar mejor el ejercicio se transforman los datos anteriores en matrices

```
views<-matrix(c(facebook, Instagram), ncol = 2, byrow = TRUE)
colnames(views)<-c('Facebook', 'Instagram')
views
```

##	Facebook	Instagram
## [1,]	7	17
## [2,]	25	6
## [3,]	18	3
## [4,]	14	16
## [5,]	19	23
## [6,]	15	2
## [7,]	7	4

Ahora veamos views menores a 12 y otras mayores a 15

```
views<12
```

##	Facebook	Instagram
## [1,]	TRUE	FALSE
## [2,]	FALSE	TRUE
## [3,]	FALSE	TRUE
## [4,]	FALSE	FALSE
## [5,]	FALSE	FALSE
## [6,]	FALSE	TRUE
## [7,]	TRUE	TRUE

```
views>15
```

##	Facebook	Instagram
## [1,]	FALSE	TRUE
## [2,]	TRUE	FALSE
## [3,]	TRUE	FALSE
## [4,]	FALSE	TRUE
## [5,]	TRUE	TRUE
## [6,]	FALSE	FALSE

Operaciones lógicas desde los vectores contruidos

La función `tail` sirve para visualizar los últimos datos de un dataframe

```
tail(facebook,1)
```

```
## [1] 14
```

```
tail(facebook,1)>8
```

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

```
tail(facebook,1)>8|tail(facebook,1)<4
```

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

```
tail(facebook,1)>8 & tail(facebook,1)<4
```

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

Else

Cuando una función lógica no se cumple, entonces se desarrolla la función else que trabaja como un entonces y secuencia una segunda condición cuando la primera no se cumple

```
x<-1
if(x>1){
  print('El número es mayor que uno')
}else{
  print('El número es menor o igual a uno')
}
```

```
## [1] "El número es menor o igual a uno"
```

Ejemplo de condicionales

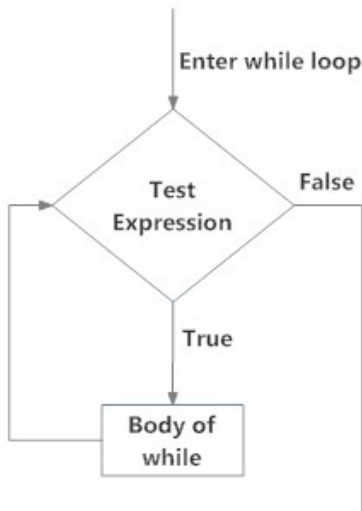
Suponga que desea programar respuestas, reciclando el ejemplo de las redes sociales, se dira que si se tiene una mediana de views de 12, usted es popular, si es por debajo la medida entonces a usted solo lo conocen en la casa, imprima dichas respuestas

```
mediana<-12
if(facebook==mediana){
  print('usted es popular!!!')
} else if (facebook>=mediana){
  print('Usted es muy Popular!!')
} else if(facebook<=mediana){
  print('A usted lo conocen solo en su casa!')
}
```

```
## [1] "A usted lo conocen solo en su casa!"
```

Función While loop

In R programming, while loops are used to loop until a specific condition is met.²




```
i <- 1
while (i < 6) {
  print(i)
  i = i+1
}
```

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

Un ejemplo de datacamp

```
speed <- 64
```

```
while (speed > 30) {  
  print(paste("Your speed is",speed))  
  if ( speed>48) {  
    print("Slow down big time!")  
    speed=speed-11  
  } else {  
    print("Slow down!")  
    speed=speed-6  
  }  
}
```

```
## [1] "Your speed is 64"  
## [1] "Slow down big time!"  
## [1] "Your speed is 53"  
## [1] "Slow down big time!"  
## [1] "Your speed is 42"
```

Función for

Es una función que sirve para repetir un número de iteracciones grandes que cumplan una función

```
y <- rep(NA, 100)
y[1] <- 1
for (i in 2:100) {
  y[i] <- y[i - 1] + 4
}
```

y

```
##      [1]      1      5      9     13     17     21     25     29     33     37     41     45     49
##    [18]     69     73     77     81     85     89     93     97    101    105    109    113    117
##    [35]    137    141    145    149    153    157    161    165    169    173    177    181    185
##    [52]    205    209    213    217    221    225    229    233    237    241    245    249    253
##    [69]    273    277    281    285    289    293    297    301    305    309    313    317    321
##    [86]    341    345    349    353    357    361    365    369    373    377    381    385    389
```

Introducción al análisis de datos

Datos Cualitativos

```
library(MASS)
```

```
##
```

```
## Attaching package: 'MASS'
```

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

```
##
```

```
##      select
```

```
print(painters)
```

```
##           Composition Drawing Colour Expression Score
## Da Udine           10         8      16           3
## Da Vinci           15        16         4          14
## Del Piombo          8        13      16           7
## Del Sarto          12        16         9           8
## Fr. Penni           0        15         8           0
## Giulio Romano      15        16         4          14
## Michelangelo        8        17         4           8
## Perino del Vaga     15        16         7           6
```

Extraer una sola variable y convertirlo en una tabla de frecuencia

Una tabla de frecuencia es el resumen de ocurrencias de una observación

```
painters$School
```

```
## [1] A A A A A A A A A A B B B B B B C C C C C C D D D D I  
## [36] E E E E F F F F G G G G G G G H H H H  
## Levels: A B C D E F G H
```

```
cbind(table(painters$School))
```

```
## [,1]  
## A 10  
## B 6  
## C 6  
## D 10  
## E 7  
## F 4  
## G 7
```

Frecuencia relativa

Número de observaciones sobre el total de las mismas

```
cbind(table(painters$School)/dim(painters)[1]*100)
```

```
##           [,1]  
## A 18.518519  
## B 11.111111  
## C 11.111111  
## D 18.518519  
## E 12.962963  
## F  7.407407  
## G 12.962963  
## H  7.407407
```

Para que se vea de mejor manera

```
round(cbind(table painters$School)/dim(painters)[1]*100),2)
```

```
##      [,1]
```

```
## A 18.52
```

```
## B 11.11
```

```
## C 11.11
```

```
## D 18.52
```

```
## E 12.96
```

```
## F  7.41
```

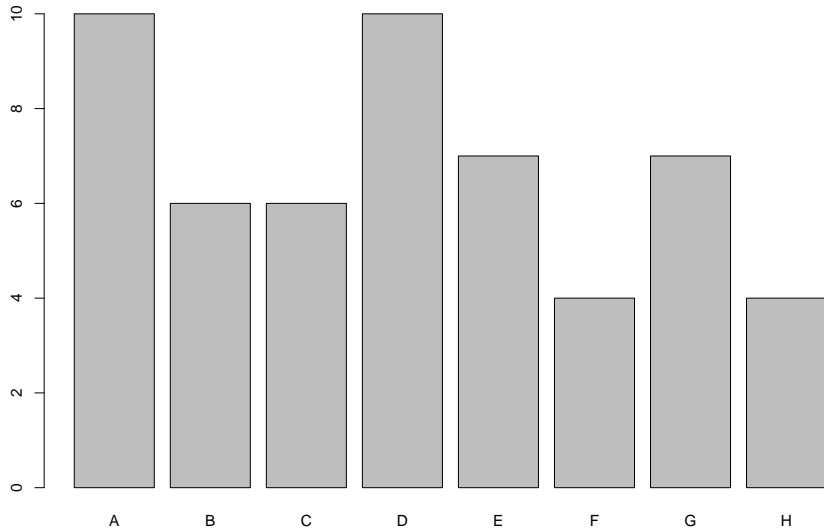
```
## G 12.96
```

```
## H  7.41
```


Gráficar el anterior dato

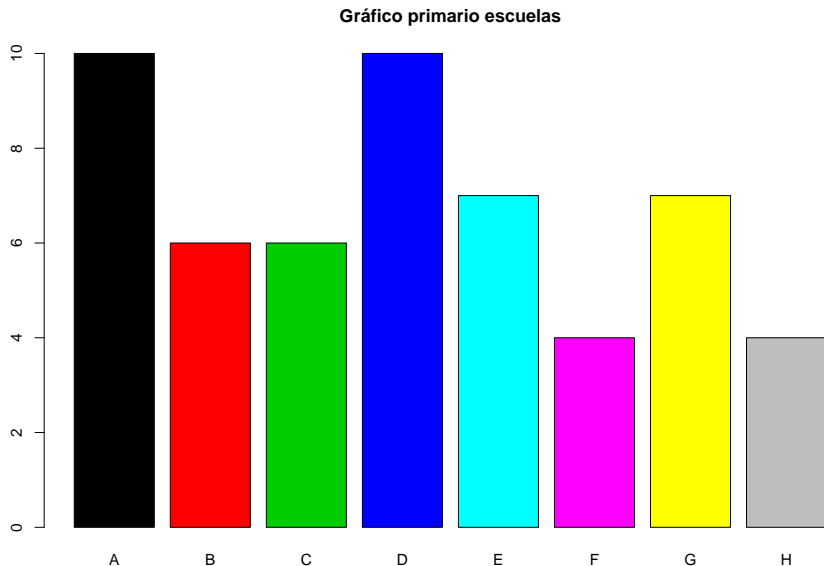
Está es una manera base de gráficar de manera *base*

```
barplot(table painters$School))
```



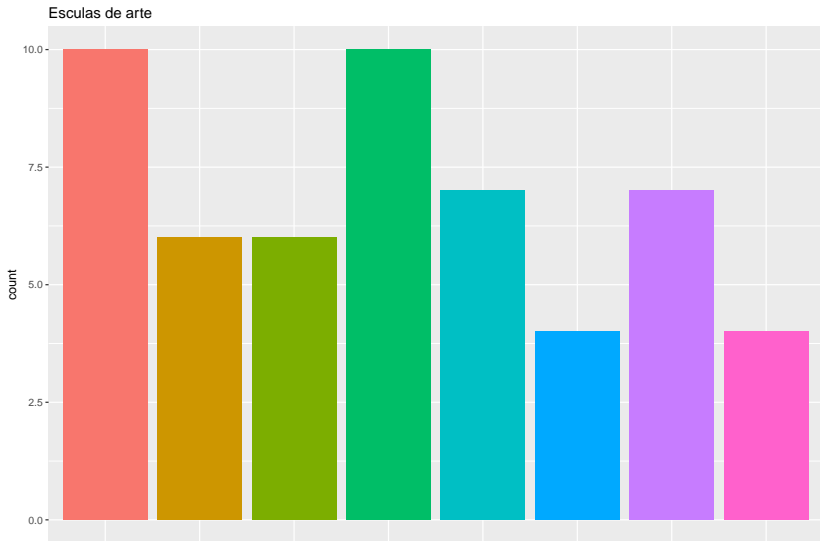
Si desea puede ponerle colores y titulos

```
barplot(table(painters$School), col=1:10)  
title('Gráfico primario escuelas')
```



Está es la forma como graficaremos

```
library(ggplot2)
ggplot(painters, aes(painters$School, fill=painters$School))
  geom_bar(aes(y=..count..))+guides(fill=FALSE)+labs(title=
```



Filtrar datos

La presente es una opción basada en la creación de objetos

```
painters$School->ps  
ds<-ps=="D"  
ds
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FAI  
## [12] FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FAI  
## [23] TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE TH  
## [34] FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FAI  
## [45] FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FAI
```

La forma de verlo es

```
dp<-painters[ds,]  
dp
```

##	Composition	Drawing	Colour	Expression	School
## Bassano	6	8	17	0	
## Bellini	4	6	14	0	
## Giorgione	8	9	18	4	
## Murillo	6	8	15	4	
## Palma Giovane	12	9	14	6	
## Palma Vecchio	5	6	16	0	
## Pordenone	8	14	17	5	
## Tintoretto	15	14	16	4	
## Titian	12	15	18	6	
## Veronese	15	10	16	3	

Otra forma de hacerlo es

```
subset(painters, painters$School=="D")
```

##	Composition	Drawing	Colour	Expression	School
## Bassano	6	8	17	0	
## Bellini	4	6	14	0	
## Giorgione	8	9	18	4	
## Murillo	6	8	15	4	
## Palma Giovane	12	9	14	6	
## Palma Vecchio	5	6	16	0	
## Pordenone	8	14	17	5	
## Tintoretto	15	14	16	4	
## Titian	12	15	18	6	
## Veronese	15	10	16	3	

Una forma más elegante y sofisticada de hacerlo es

```
library(dplyr)
painters%>%
  filter(.$School=="D")
```

##	Composition	Drawing	Colour	Expression	School
## 1	6	8	17	0	D
## 2	4	6	14	0	D
## 3	8	9	18	4	D
## 4	6	8	15	4	D
## 5	12	9	14	6	D
## 6	5	6	16	0	D
## 7	8	14	17	5	D
## 8	15	14	16	4	D
## 9	12	15	18	6	D
## 10	15	10	16	3	D

Encuentre la composición de la escuela D

```
mean(dp$Composition)
```

```
## [1] 9.1
```


Una forma masiva de hacerlo, que a la par es eficiente es

```
tapply(painters$Composition,painters$School, mean)
```

```
##           A           B           C           D           E           F  
## 10.40000 12.16667 13.16667  9.10000 13.57143  7.25000 13.57143
```

Datos Cuantitativos

##	eruptions	waiting
## 1	3.600	79
## 2	1.800	54
## 3	3.333	74
## 4	2.283	62
## 5	4.533	85
## 6	2.883	55

Frecuencia

```
duración<-faithful$eruptions  
range(duración)
```

```
## [1] 1.6 5.1
```

En base a lo anterior se establecen los rangos para crear la frecuencia

```
breaks<-seq(1.5,5.5, by=0.5)  
breaks
```

```
## [1] 1.5 2.0 2.5 3.0 3.5 4.0 4.5 5.0 5.5
```

Se le pega a la tabla anterior la variable creada con la función `cut`

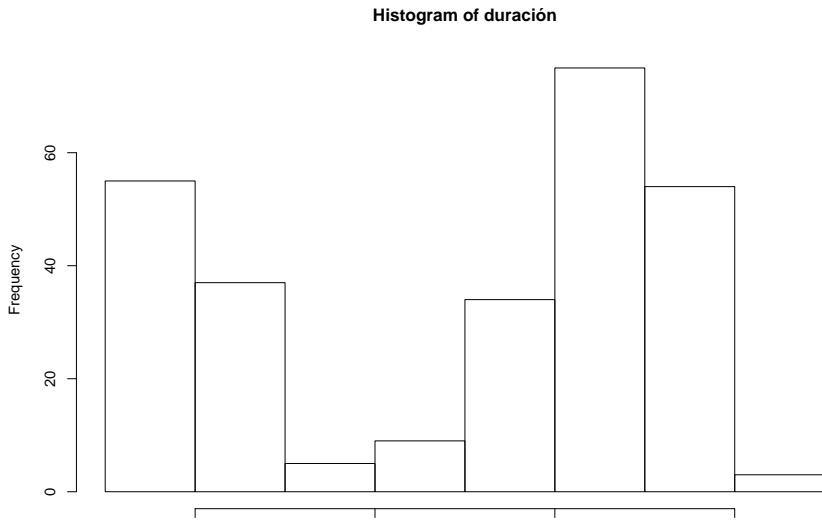
```
duración_freq<-cut(duración, breaks)  
cbind(table(duración_freq))
```

```
##           [,1]  
## (1.5,2]    55  
## (2,2.5]    37  
## (2.5,3]     5  
## (3,3.5]     9  
## (3.5,4]    34  
## (4,4.5]    75  
## (4.5,5]    54  
## (5,5.5]     3
```

Histograma

Cuando se tiene una sola variable se usa histograma para ver la frecuencia de los datos

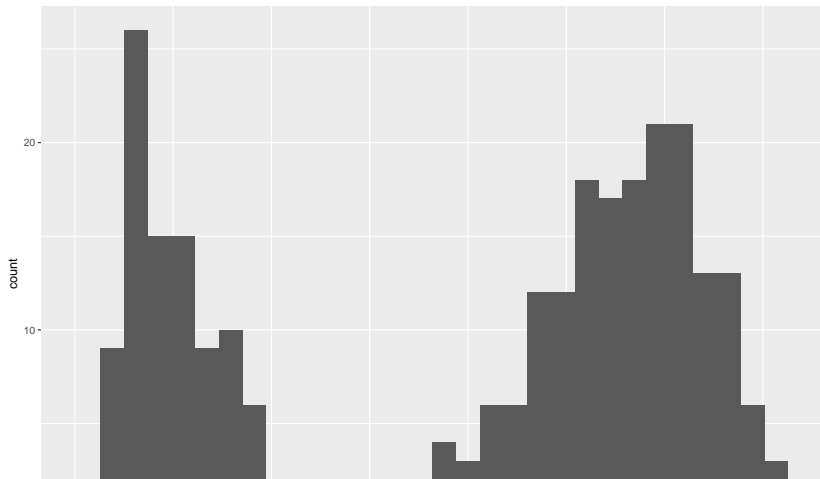
```
hist(duración)
```



Recuerde que lo vamos a trabajar de la siguiente manera

```
faithful%>%  
  ggplot(aes(.$eruptions)) +  
  geom_histogram()
```

`stat_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `



Frecuencia relativa

```
table(duración_freq)/nrow(faithful)
```

```
## duración_freq
```

```
##      (1.5,2]      (2,2.5]      (2.5,3]      (3,3.5]      (3.5,4]
```

```
## 0.20220588 0.13602941 0.01838235 0.03308824 0.12500000
```

```
##      (4.5,5]      (5,5.5]
```

```
## 0.19852941 0.01102941
```

Distribución de la frecuencia acumulativa

Resumen la frecuencia de los datos , bajo un nivel dado

```
cumsum(table(duración_freq))
```

##	(1.5,2]	(2,2.5]	(2.5,3]	(3,3.5]	(3.5,4]	(4,4.5]	(4.5,5]
##	55	92	97	106	140	215	269

Gráfica

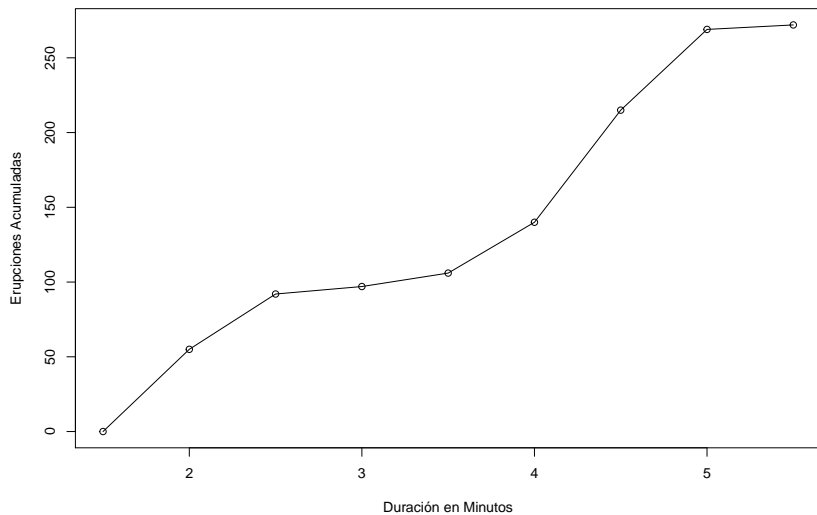
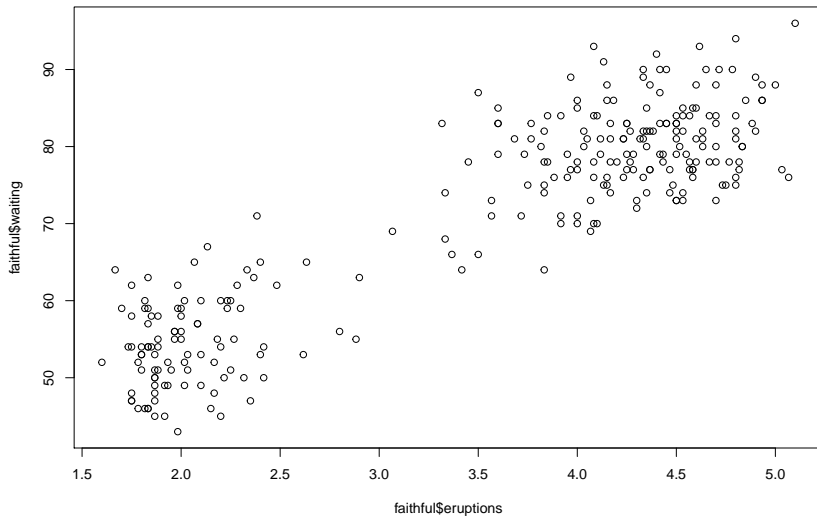


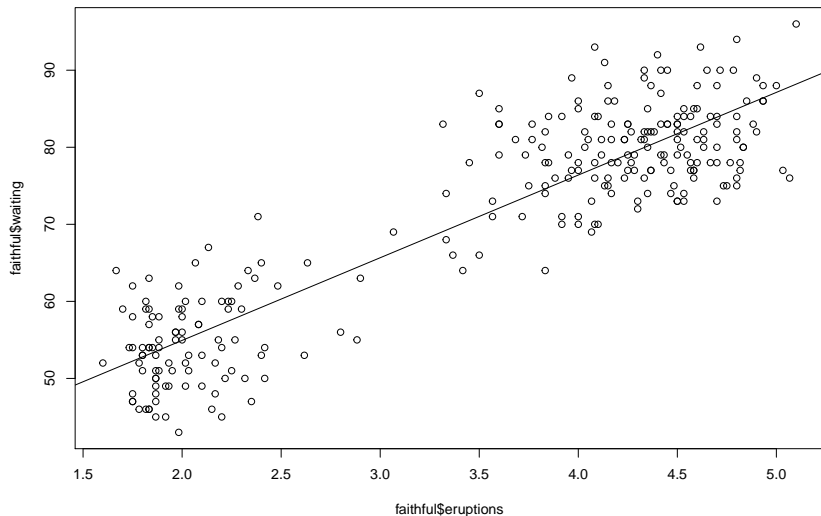
Gráfico de dispersión

```
plot(faithful$eruptions,faithful$waiting)
```



Regresión

```
plot(faithful$eruptions,faithful$waiting)  
abline(lm(faithful$waiting~faithful$eruptions))
```



Probabilidad

Distribución	Descripción	Función en R	Parámetros
Binomial	Número de éxitos en n ensayos	<code>rbinom</code>	<code>size, prob</code>
Poisson	Número de eventos ocurridos en un lapso	<code>rpois</code>	<code>lambda</code>
Geométrica	Número de ensayos antes del primer éxito	<code>rgeom</code>	<code>prob</code>
Binomial negativa	Número de éxitos antes del fracaso r	<code>rnbinom</code>	<code>size, prob</code>
Hipergeométrica	k éxitos en m ensayos en una población de tamaño n	<code>rhyper</code>	<code>m, n, k</code>

Binomial

Es una distribución de probabilidad discreta, describe éxitos o fracasos

Suponga que está en una rifa, hay siete cajas y dentro de cada caja hay cuatro preguntas de tres respuestas multiples. Encuentre la probabilidad de acertar en dos cajas

```
pbinom(4, size=12, prob=0.333)
```

```
## [1] 0.6324743
```


Poisson

Es la probabilidad de ocurrencia de eventos en un lapso de tiempo

Doce individuos compran Iphones cada hora en Colombia ,
encuentre la probabilidad de que 30 personas compren en una hora
este producto

```
ppois(30,lambda = 12,lower.tail = FALSE)
```

```
## [1] 3.371648e-06
```

Exponencial

Es el tiempo de ocurrencia de eventos Poisson

Suponga que el tiempo promedio de pasar la Septima con 43 es de dos minutos, encuentre la probabilidad de poder pasar en uno

```
pexp(1, rate=1/2)
```

```
## [1] 0.3934693
```