

Juan Carlos Correa Morales
Freddy Hernández Barajas

Gráficos con R

Gracias a Dios por todo lo que me ha dado.

Índice general

Índice de cuadros	V
Índice de figuras	VII
Prefacio	IX
Sobre los autores	XI
1. Introducción	1
1.1. Orígenes	1
1.2. Descarga e instalación	2
1.3. Apariencia del programa	3
1.4. Tipos de objetos	4
1.4.1. Vectores	5
1.4.2. Matrices	6
1.4.3. Arreglos	6
1.4.4. Marco de datos	7
1.4.5. Listas	8
1.5. Guía de estilo para la escritura en R	9
1.5.1. Nombres de los archivos	9
1.5.2. Nombres de los objetos	9
1.5.3. Longitud de una línea de código	10
1.5.4. Espacios	10
1.5.5. Asignación	12
1.5.6. Punto y coma	12
2. Gráficos para una variable	15
2.1. Función <code>stem</code>	15
2.2. Función <code>boxplot</code>	16
2.3. Función <code>hist</code>	18
2.4. Función <code>qqnorm</code> y <code>qqplot</code>	23
2.5. Función <code>density</code>	25
3. Gráficos para varias variables	29
3.1. Función <code>plot</code>	29
3.2. Función <code>persp</code>	32
3.3. Función <code>pairs</code>	36

3.4. Función contour	36
Apéndice	37
A. More to Say	37
Bibliografía	39
Índice alfabético	41

Índice de cuadros



Índice de figuras

1.1. Robert Gentleman (izquierda) y Ross Ihaka (derecha) creadores de R.	2
1.2. Página del Cran.	2
1.3. Página de instalación para la primera ocasión.	3
1.4. Página de descarga.	3
1.5. Apariencia del acceso directo para ingresar a R.	4
1.6. Apariencia de R.	4
2.1. Boxplot para la variable altura.	18
2.2. Histogramas para el tiempo en la media maratón de CONAVI. A: histograma con dos intervalos, B: histograma con cuatro intervalos, C: histograma con seis intervalos, C: histograma con 18 intervalos.	21
2.3. Histogramas para el tiempo en la media maratón de CONAVI. A: histograma con dos intervalos, B: histograma con cuatro intervalos, C: histograma con diez intervalos, C: histograma con veinte intervalos.	22
2.4. Gráfico cuantil cuantil para una muestra generada de una población normal.	24
2.5. Gráfico cuantil cuantil para una muestra generada de una población Weibull.	25
2.6. Densidad para una muestra aleatoria de una $N(0, 1)$ cambiando el núcleo de la densidad.	27
2.7. Densidad para una muestra aleatoria de una $N(0, 1)$ cambiando el ancho de banda.	27
2.8. Densidad para la variable peso en la izquierda, densidad para el peso diferenciando por sexo a la derecha.. . . .	28
3.1. Efecto del parámetro <code>type</code> en la función <code>plot</code>	31
3.2. Diagrama de dispersión del precio del apartamento versus área del apartamento. A la izquierda el diagrama de dispersión sin editar y a la derecha el diagrama de dispersión mejorado . . .	32
3.3. Ilustración de los ángulos θ y ϕ para la función <code>persp</code> . Figura tomada de https://i-msdn.sec.s-msft.com/dynimg/IC412528.png	33

3.4. Superficie generada con persp y diferentes valores de theta y phi.	34
3.5. Distribución normal bivariada.	35

Prefacio

Hi there, this is my great book.

¿Por qué leer este libro?

It is very important...

Estructura del libro

Chapters ?? introduces a new topic, and ...

Software information and conventions

I used the **knitr** package ([Xie, 2015](#)) and the **bookdown** package ([Xie, 2016](#)) to compile my book. My R session information is shown below:

```
sessionInfo()
```

```
## R version 3.3.2 (2016-10-31)
## Platform: x86_64-w64-mingw32/x64 (64-bit)
## Running under: Windows 10 x64 (build 14393)
##
## locale:
## [1] LC_COLLATE=Spanish_Colombia.1252
## [2] LC_CTYPE=Spanish_Colombia.1252
```

```
## [3] LC_MONETARY=Spanish_Colombia.1252
## [4] LC_NUMERIC=C
## [5] LC_TIME=Spanish_Colombia.1252
##
## attached base packages:
## [1] stats      graphics  grDevices  utils      datasets
## [6] methods    base
##
## loaded via a namespace (and not attached):
## [1] Rcpp_0.12.6      bookdown_0.2.5  digest_0.6.10
## [4] rprojroot_1.1    mime_0.5         R6_2.1.2
## [7] xtable_1.8-2     backports_1.0.4 magrittr_1.5
## [10] evaluate_0.10    stringi_1.1.1    rstudioapi_0.6
## [13] miniUI_0.1.1     rmarkdown_1.2    tools_3.3.2
## [16] stringr_1.0.0    shiny_0.13.2     httpuv_1.3.3
## [19] yaml_2.1.14      htmltools_0.3.5 knitr_1.15.1
```

Package names are in bold text (e.g., **rmarkdown**), and inline code and filenames are formatted in a typewriter font (e.g., `knitr::knit('foo.Rmd')`). Function names are followed by parentheses (e.g., `bookdown::render_book()`).

Agradecimientos

A lot of people helped me when I was writing the book.

Frida Gomam
on the Mars

Sobre los autores

Frida Gomam is a famous lady. Police will always let her go.



1

Introducción

1.1. Orígenes

R es un lenguaje de programación usado para realizar procedimientos estadísticos y gráficos de alto nivel, este lenguaje fue creado en 1993 por los profesores e investigadores Robert Gentleman y Ross Ihaka. Inicialmente el lenguaje se usó para apoyar los cursos que tenían a su cargo los profesores, pero luego de ver la utilidad de la herramienta desarrollada, decidieron colocar copias de R en StatLib. A partir de 1995 el código fuente de R está disponible bajo licencia GNU GPL para sistemas operativos Windows, Macintosh y distribuciones Unix/Linux. La comunidad de usuarios de R en el mundo es muy grande y los usuarios cuentan con diferentes espacios para interactuar, a continuación una lista no exhaustiva de los sitios más populares relacionados con R:

- Rbloggers¹.
- Comunidad hispana de R².
- Nabble³.
- Foro en portugués⁴.
- Stackoverflow⁵.
- Cross Validated⁶.
- R-Help Mailing List⁷.
- Revolutions⁸.
- R-statistics blog⁹.
- RDataMining¹⁰.

¹<https://www.r-bloggers.com/>

²<http://r-es.org/>

³<http://r.789695.n4.nabble.com/>

⁴<http://r-br.2285057.n4.nabble.com/>

⁵<http://stackoverflow.com/questions/tagged/r>

⁶<http://stats.stackexchange.com/questions/tagged/r>

⁷<https://stat.ethz.ch/mailman/listinfo/r-help>

⁸<http://blog.revolutionanalytics.com/>

⁹<https://www.r-statistics.com/>

¹⁰<https://rdatamining.wordpress.com/>



Figura 1.1: Robert Gentleman (izquierda) y Ross Ihaka (derecha) creadores de R.

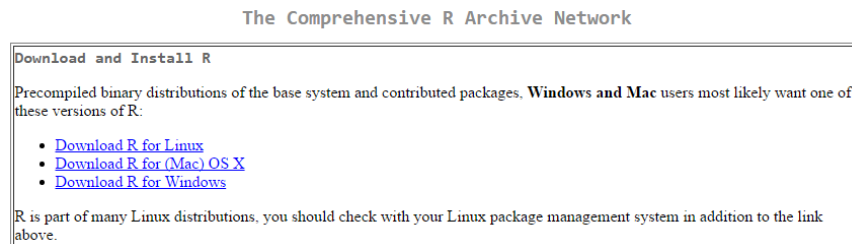


Figura 1.2: Página del Cran.

1.2. Descarga e instalación

Para realizar la instalación de R usted debe visitar la página del CRAN (*Comprehensive R Archive Network*) disponible en este enlace¹¹. Una vez ingrese a la página encontrará un cuadro similar al mostrado en la Figura 1.2 donde aparecen los enlaces de la instalación para los sistemas operativos Linux, Mac y Windows.

Supongamos que se desea instalar R en Windows, para esto se debe dar clic sobre el hipervínculo **Download R for Windows** de la Figura 1.2. Una vez hecho esto se abrirá una página con el contenido mostrado en la Figura 1.3. Una vez ingrese a esa nueva página usted debe dar clic sobre el hipervínculo **install R for the first time** como es señalado por la flecha roja en la Figura 1.3.

Luego de esto se abrirá otra página con un encabezado similar al mostrado en la Figura 1.4, al momento de capturar la figura la versión actual de R era 3.2.5 pero seguramente en este momento usted tendrá disponible una versión actua-

¹¹<https://cran.r-project.org/>

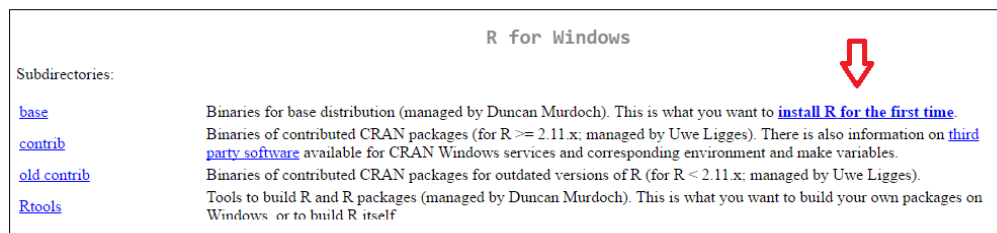


Figura 1.3: Página de instalación para la primera ocasión.

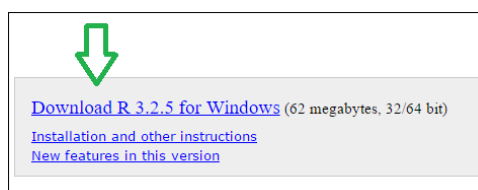


Figura 1.4: Página de descarga.

lizada. Una vez allí usted debe dar clic sobre **Download R 3.2.5 for Windows** como es señalado por la flecha verde. Luego de esto se descargará el instalador R en el computador el cual deberá ser instalado con las opciones que vienen por defecto.

Se recomienda observar el siguiente video didáctico de instalación de R disponible en este enlace¹² para facilitar la tarea de instalación.

1.3. Apariencia del programa

Una vez que esté instalado R en su computador, usted podrá acceder a él por la lista de programas o por medio del acceso directo que quedó en el escritorio, en la Figura 1.5 se muestra la apariencia del acceso directo para ingresar a R.

Al abrir R aparecerá en la pantalla de su computador algo similar a lo que está en la Figura 1.6. La ventana izquierda se llama consola y es donde se ingresan las instrucciones, una vez que se construye un gráfico se activa otra ventana llamada ventana gráfica. Cualquier usuario puede modificar la posición y tamaños de estas ventanas, puede cambiar el tipo y tamaño de las letras en la

¹²<http://tinyurl.com/jd7b9ks>



Figura 1.5: Apariencia del acceso directo para ingresar a R.



Figura 1.6: Apariencia de R.

consola, para hacer esto se deben explorar las opciones de *editar* en la barra de herramientas.

1.4. Tipos de objetos

En R existen varios tipos de objetos que permiten que el usuario pueda almacenar la información para realizar procedimientos estadísticos y gráficos. Los principales objetos en R son vectores, matrices, arreglos, marcos de datos y listas. A continuación se presentan las características de estos objetos y la forma para crearlos.

1.4.1. Vectores

Los vectores son arreglos ordenados en los cuales se puede almacenar información de tipo numérico (variable cuantitativa), alfanumérico (variable cualitativa) o lógico (TRUE o FALSE), pero no mezclas de éstos. La función de R para crear un vector es `c()` y que significa concatenar; dentro de los paréntesis de esta función se ubica la información a almacenar. Una vez construido el vector se acostumbra a etiquetarlo con un nombre corto y representativo de la información que almacena, la asignación se hace por medio del operador `<-` entre el nombre y el vector.

A continuación se presenta un ejemplo de cómo crear tres vectores que contienen las respuestas de cinco personas a tres preguntas que se les realizaron.

```
edad <- c(15, 19, 13, NA, 20)
deporte <- c(TRUE, TRUE, NA, FALSE, TRUE)
comic.fav <- c(NA, 'Superman', 'Batman', NA, 'Batman')
```

El vector `edad` es un vector cuantitativo y contiene las edades de las 5 personas. En la cuarta posición del vector se colocó el símbolo `NA` que significa *Not Available* debido a que no se registró la edad para esa persona. Al hacer una asignación se acostumbra a dejar un espacio antes y después del operador `<-` de asignación. El segundo vector es llamado `deporte` y es un vector lógico que almacena las respuestas a la pregunta de si la persona practica deporte, nuevamente aquí hay un `NA` para la tercera persona. El último vector `comic.fav` contiene la información del cómic favorito de cada persona, como esta variable es cualitativa es necesario usar las comillas `' '` para encerrar las respuestas. Cuando se usa `NA` para representar una información *Not Available* NO SE DEBEN usar las comillas `' '`.

Nota: es posible usar comillas sencillas `'foo'` o comillas dobles `"foo"` para ingresar valores de una variable cualitativa.

Si se desea ver lo que está almacenado en cada uno de estos vectores, se debe escribir en la consola de R el nombre de uno de los objetos y luego se presiona la tecla *enter* o *intro*, al realizar esto lo que se obtiene se muestra a continuación.

```
edad
```

```
## [1] 15 19 13 NA 20
```

```
deporte
```

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

```
comic.fav

## [1] NA          "Superman" "Batman"   NA
## [5] "Batman"
```

1.4.2. Matrices

Las matrices son arreglos rectangulares de filas y columnas con información numérica, alfanumérica o lógica. Para construir una matriz se usa la función `matrix()`. Por ejemplo, para crear una matriz de 4 filas y 5 columnas (de dimensión 4×5) con los primeros 20 números positivos se escribe el código siguiente en la consola.

```
mimatriz <- matrix(data=1:20, nrow=4, ncol=5, byrow=FALSE)
```

El argumento `data` de la función sirve para indicar los datos que se van a almacenar en la matriz, los argumentos `nrow` y `ncol` sirven para definir la dimensión de la matriz y por último el argumento `byrow` sirve para indicar si la información contenida en `data` se debe ingresar por filas o no. Para observar lo que quedó almacenado en el objeto `mimatriz` se escribe en la consola el nombre del objeto seguido de la tecla *enter* o *intro*.

```
mimatriz

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

1.4.3. Arreglos

Un arreglo es una matriz de varias dimensiones con información numérica, alfanumérica o lógica. Para construir un arreglo se usa la función `array()`. Por ejemplo, para crear un arreglo de $3 \times 4 \times 2$ con las primeras 24 letras minúsculas del alfabeto se escribe el siguiente código.

```
miarray <- array(data=letters[1:24], dim=c(3, 4, 2))
```

El argumento `data` de la función sirve para indicar los datos que se van a almacenar en el arreglo y el argumento `dim` sirve para indicar las dimensiones

del arreglo. Para observar lo que quedó almacenado en el objeto `miarray` se escribe en la consola lo siguiente.

```
miarray

## , , 1
##
##      [,1] [,2] [,3] [,4]
## [1,] "a"  "d"  "g"  "j"
## [2,] "b"  "e"  "h"  "k"
## [3,] "c"  "f"  "i"  "l"
##
## , , 2
##
##      [,1] [,2] [,3] [,4]
## [1,] "m"  "p"  "s"  "v"
## [2,] "n"  "q"  "t"  "w"
## [3,] "o"  "r"  "u"  "x"
```

1.4.4. Marco de datos

El marco de datos o *data frame* es uno de los objetos más utilizados porque permite agrupar vectores con información de diferente tipo (numérica, alfanumérica o lógica) en un mismo objeto, la única restricción es que los vectores deben tener la misma longitud. Para crear un marco de datos se usa la función `data.frame()`, como ejemplo vamos a crear un marco de datos con los vectores `edad`, `deporte` y `comic.fav` definidos anteriormente.

```
mimarco <- data.frame(edad, deporte, comic.fav)
```

Una vez creado el objeto `mimarco` podemos ver el objeto escribiendo su nombre en la consola, a continuación se muestra lo que se obtiene.

```
mimarco

##   edad deporte comic.fav
## 1   15     TRUE    <NA>
## 2   19     TRUE  Superman
## 3   13      NA   Batman
## 4   NA    FALSE    <NA>
## 5   20     TRUE   Batman
```

De la salida anterior vemos que el marco de datos tiene 3 variables (columnas)

cuyos nombres coinciden con los nombres de los vectores creados anteriormente, los números consecutivos al lado izquierdo son sólo de referencia y permiten identificar la información para cada persona en la base de datos.

1.4.5. Listas

Las listas son otro tipo de objeto muy usado para almacenar objetos de diferente tipo. La instrucción para crear una lista es `list()`. A continuación vamos a crear una lista que contiene tres objetos: un vector con 5 números aleatorios llamado `mivector`, una matriz de dimensión 6×2 con los primeros doce números enteros positivos llamada `matriz2` y el tercer objeto será el marco de datos `mimarco` creado en el apartado anterior. Las instrucciones para crear la lista requerida se muestran a continuación.

```
set.seed(12345)
mivector <- runif(n=5)
matriz2 <- matrix(data=1:12, ncol=6)
milista <- list(E1=mivector, E2=matriz2, E3=mimarco)
```

La función `set.seed` de la línea número 1 sirve para fijar la semilla de tal manera que los números aleatorios generados en la segunda línea con la función `runif` sean siempre los mismos. En la última línea del código anterior se construye la lista, dentro de la función `list` se colocan los tres objetos `mivector`, `matriz2` y `mimarco`. Es posible colocarle un nombre especial a cada uno de los elementos de la lista, en este ejemplo se colocaron los nombres `E1`, `E2` y `E3` para cada uno de los tres elementos. Para observar lo que quedó almacenado en la lista se escribe `milista` en la consola y el resultado se muestra a continuación.

```
milista

## $E1
## [1] 0.7209 0.8758 0.7610 0.8861 0.4565
##
## $E2
##      [,1] [,2] [,3] [,4] [,5] [,6]
## [1,]    1    3    5    7    9   11
## [2,]    2    4    6    8   10   12
##
## $E3
##   edad deporte comic.fav
## 1   15     TRUE      <NA>
## 2   19     TRUE   Superman
```

```
## 3 13      NA      Batman
## 4 NA FALSE    <NA>
## 5 20  TRUE    Batman
```

1.5. Guía de estilo para la escritura en R

Así como en el español existen reglas ortográficas, la escritura de códigos en R también tiene unas reglas que se recomienda seguir para evitar confusiones. Tener una buena guía de estilo es importante para que el código creado por usted sea fácilmente entendido por sus lectores Wickham (2015). No existe una única y mejor guía de estilo para escritura en R, sin embargo aquí vamos a mostrar unas sugerencias basadas en la guía llamada *Google's R style guide*¹³.

1.5.1. Nombres de los archivos

Se sugiere que el nombre usado para nombrar un archivo tenga sentido y que termine con extensión .R. A continuación dos ejemplos de como nombrar mal y bien un archivo.

- Mal: `hola.R`
- Bien: `analisis_icfes.R`

1.5.2. Nombres de los objetos

Se recomienda no usar los símbolos `_` y `-` dentro de los nombres de objetos. Para las variables es preferible usar letras minúsculas y separar las palabras con puntos (`peso.maiz`) o utilizar la notación camello iniciando en minúscula (`pesoMaiz`). Para las funciones se recomienda usar la notación camello iniciando todas la palabras en mayúscula (`PlotRes`). Para los nombres de las constantes se recomienda que inicien con la letra `k` (`kPrecioBus`). A continuación ejemplos de buenas y malas prácticas.

Para variables:

- Bien: `avg.clicks`
- Aceptable: `avgClicks`
- Mal: `avg_Clicks`

¹³<https://google.github.io/styleguide/Rguide.xml>

Para funciones:

- Bien: `CalculateAvgClicks`
- Mal: `calculate_avg_clicks` , `calculateAvgClicks`

1.5.3. Longitud de una línea de código

Se recomienda que cada línea tenga como máximo 80 caracteres. Si una línea es muy larga se debe cortar siempre por una coma.

1.5.4. Espacios

Use espacios alrededor de todos los operadores binarios (`=`, `+`, `-`, `<-`, etc.). Los espacios alrededor del símbolo “`=`” son opcionales cuando se usan para ingresar valores dentro de una función. Así como en español, nunca coloque espacio antes de una coma, pero siempre use espacio luego de una coma. A continuación ejemplos de buenas y malas prácticas.

```
tab <- table(df[df$days < 0, 2]) # Bien
tot <- sum(x[, 1])                # Bien
tot <- sum(x[1, ])               # Bien
tab <- table(df[df$days<0, 2])  # Faltan espacios alrededor '<'
tab <- table(df[df$days < 0,2]) # Falta espacio luego de coma
tab <- table(df[df$days < 0 , 2]) # Sobra espacio antes de coma
tab<- table(df[df$days < 0, 2]) # Falta espacio antes de '<-'
tab<-table(df[df$days < 0, 2]) # Falta espacio alrededor de '<-'
tot <- sum(x[,1])                # Falta espacio luego de coma
tot <- sum(x[1,])                # Falta espacio luego de coma
```

Otra buena práctica es colocar espacio antes de un paréntesis excepto cuando se llama una función.

```
if (debug)      # Correcto
if(debug)       # Funciona pero no se recomienda
colMeans(x)     # Funciona pero no se recomienda
```

Espacios extras pueden ser usados si con esto se mejora la apariencia del código, ver el ejemplo siguiente.

```
plot(x      = x.coord,
     y      = data.mat[, MakeColName(metric, ptiles[1], "roi0pt")],
```

```
ylim = ylim,
xlab = "dates",
ylab = metric,
main = (paste(metric, " for 3 samples ", sep = "")))
```

No coloque espacios alrededor del código que esté dentro de paréntesis () o corchetes [], la única excepción es luego de una coma, ver el ejemplo siguiente.

```
if (condicion)      # Correcto
x[1, ]             # Correcto
if ( condicion )   # Sobran espacios alrededor de condicion
x[1,]              # Se necesita espacio luego de coma
```

Los signos de agrupación llaves { } se utilizan para agrupar bloques de código y se recomienda que nunca una llave abierta { esté sola en una línea; una llave cerrada } si debe ir sola en su propia línea. Se pueden omitir las llaves cuando el bloque de instrucciones esté formado por una sola línea pero esa línea de código NO debe ir en la misma línea de la condición. A continuación dos ejemplos de lo que se recomienda.

```
if (is.null(ylim)) {                                # Correcto
  ylim <- c(0, 0.06)
}

if (is.null(ylim))                                  # Correcto
  ylim <- c(0, 0.06)

if (is.null(ylim)) ylim <- c(0, 0.06)              # Aceptable

if (is.null(ylim))                                  # No se recomienda
{
  ylim <- c(0, 0.06)
}

if (is.null(ylim)) {ylim <- c(0, 0.06)}            # Frente a la llave { no debe ir nada
                                                    # la llave de cierre } debe ir sola
```

La sentencia else debe ir siempre entre llaves } {, ver el siguiente ejemplo.

```
if (condition) {
  one or more lines
```

```

} else {                                # Correcto
  one or more lines
}

if (condition) {
  one or more lines
}
else {                                  # Incorrecto
  one or more lines
}

if (condition)
  one line
else                                  # Incorrecto
  one line

```

1.5.5. Asignación

Para realizar asignaciones se recomienda usar el símbolo `<-`, el símbolo de igualdad `=` no se recomienda usarlo para asignaciones.

```

x <- 5  # Correcto
x = 5   # No recomendado

```

Para una explicación más detallada sobre el símbolo de asignación se recomienda visitar este enlace¹⁴.

1.5.6. Punto y coma

No se recomienda colocar varias instrucciones separadas por `;` en la misma línea, aunque funciona dificulta la revisión del código.

```

n <- 100; y <- rnorm(n, mean=5); hist(y)  # No se recomienda

n <- 100                                # Correcto
y <- rnorm(n, mean=5)
hist(y)

```

¹⁴<http://www.win-vector.com/blog/2016/12/the-case-for-using-in-r/>

A pesar de la anterior advertencia es posible que en este libro usemos el ; en algunas ocasiones, si lo hacemos es para ahorrar espacio en la presentación del código.



2

Gráficos para una variable

En este capítulo se presentan funciones para la creación de gráficos con una sola variable.

2.1. Función stem

Nos permite obtener el gráfico llamado de tallo y hoja debido a su apariencia. Este gráfico fue propuesto por Tukey (1977) y a pesar de no ser un gráfico para presentación definitiva se utiliza a la vez que el analista recoge la información para ver rápidamente la distribución de los datos.

¿Qué muestra este gráfico?

1. El centro de la distribución.
2. La forma general de la distribución:
 - Simétrica: Si las porciones a cada lado del centro son imágenes espejos de las otras.
 - Sesgada a la izquierda: Si la cola izquierda (los valores menores) es mucho más larga que los de la derecha (los valores mayores).
 - Sesgada a la derecha: Opuesto a la sesgada a la izquierda.
3. Desviaciones marcadas de la forma global de la distribución.
 - Outliers: Observaciones individuales que caen muy por fuera del patrón general de los datos.
 - Gaps: Huecos en la distribución

Ventajas del gráfico:

1. Muy fácil de realizar y puede hacerse a mano.
2. Fácil de entender.

Desventajas del gráfico:

1. El gráfico es tosco y no sirve para presentaciones definitivas.

2. Funciona cuando el número de observaciones no es muy grande.
3. No permite comparar claramente diferentes poblaciones

Ejemplo

Como ilustración vamos a crear el gráfico de tallo y hoja para la variable altura (cm) de un grupo de estudiantes de la universidad. Primero se leerán los datos disponibles en github y luego se usará la función `stem` para obtener el gráfico. A continuación el código usado.

```
url <- 'https://raw.githubusercontent.com/fhernanb/datos/master/medidas_cuerpo'
datos <- read.table(file=url, header=T)
stem(datos$altura)
```

```
##
## The decimal point is 1 digit(s) to the right of the |
##
## 14 | 7
## 15 | 3
## 15 | 679
## 16 | 0001
## 16 | 68888
## 17 | 001334
## 17 | 5678899
## 18 | 000033
## 18 | 88
## 19 | 1
```

De este gráfico sencillo se puede ver que la variable presenta una mayor frecuencia para alturas entre 170 y 179 cm y que no tiene una distribución simétrica.

2.2. Función boxplot

La función `boxplot` sirve para crear un diagrama de cajas y bigote para una variable cuantitativa. La estructura de la función `boxplot` con los argumentos más comunes de uso se muestran a continuación.

```
boxplot(x, formula, data, subset, na.action,  
        range, width, varwidth, notch, names,  
        plot, col, log, horizontal, add, ...)
```

Los argumentos de la función `boxplot` son:

- **x**: vector numérico con los datos para crear el boxplot.
- **formula**: fórmula con la estructura `x ~ g` para indicar que las observaciones en el vector `x` van a ser agrupadas de acuerdo a los niveles del factor `g`.
- **data**: marco de datos con las variables.
- **subset**: un vector opcional para especificar un subconjunto de observaciones a ser usadas en el proceso de ajuste.
- **na.action**: una función la cual indica lo que debería pasar cuando los datos contienen “NA’s”.
- **range**: valor numérico que indica la extensión de los bigotes. Si es positivo, los bigotes se extenderán hasta el punto más extremo de tal manera que el bigote no supere **range** veces el rango intercuatílico (*IQ*). Un valor de cero hace que los bigotes se extiendan hasta los datos extremos.
- **width**: un vector con los anchos relativos de las cajas.
- **varwidth**: Si es **TRUE**, las cajas son dibujadas con anchos proporcionales a las raíces cuadradas del número de observaciones en los grupos.
- **notch**: si es **TRUE**, una cuña es dibujada a cada lado de las cajas. Cuando las cuñas de dos gráficos de caja no se traslapan, entonces las medianas son significativamente diferentes a un nivel del 5 %.
- **names**: un con las etiquetas a ser impresas debajo de cada boxplot.
- **plot**: si es **TRUE** (por defecto) entonces se produce el gráfico, de lo contrario, se producen los resúmenes de los boxplots.
- **col**: vector con los colores a usar en el cuerpo de las cajas.
- **log**: para indicar si las coordenadas `x` o `y` o serán graficadas en escala logarítmica.
- **...**: otros parámetros gráficos que pueden ser pasados como argumentos para el boxplot.

Ejemplo

Como ilustración vamos a crear tres boxplot para la variable altura (cm) de un grupo de estudiantes de la universidad, el primer boxplot será sobre la variable altura, el segundo será un boxplot para altura diferenciando por sexo y el tercer boxplot será igual que el primero pero modificando los nombres a imprimir en el eje horizontal. Primero se leerán los datos disponibles en github y luego se usará la función `boxplot` para obtener ambos gráfico. A continuación el código usado.

```

url <- 'https://raw.githubusercontent.com/fhernanb/datos/master/medidas_cuerpo'
datos <- read.table(file=url, header=T)

par(mfrow=c(1, 3))
boxplot(x=datos$altura, ylab='Altura (cm)')

boxplot(altura ~ sexo, data=datos,
        xlab='Sexo', ylab='Altura (cm)')

boxplot(altura ~ sexo, data=datos, horizontal=TRUE,
        ylab='Género', xlab='Altura (cm)',
        names=c('Masculino', 'Femenino'))

```

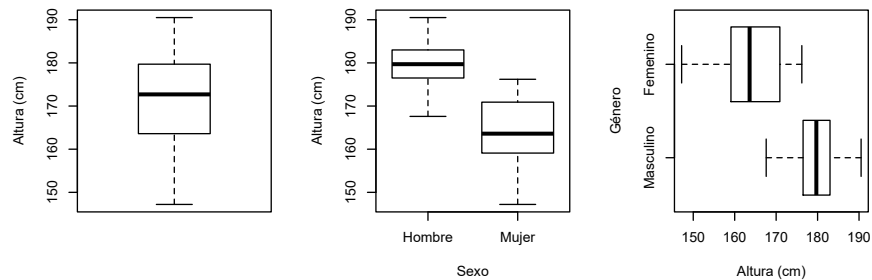


Figura 2.1: Boxplot para la variable altura.

En la Figura 2.1 se presentan los boxplots obtenidos con las instrucciones anteriores. El segundo y tercer boxplot son el mismo, lo único que se modificó fueron los nombres o etiquetas a colocar debajo de cada boxplot por medio del argumento `names` y la orientación.

2.3. Función `hist`

La función `hist` sirve para crear el histograma para una variable cuantitativa. Como argumentos esta función recibe un vector con los datos y opcionalmente puede ingresarse como argumento el número de intervalos a ser graficados o en su defecto el número de clases se determina con la fórmula de Sturges.

Nota: los programas de computador usualmente construyen los histogramas

automáticamente, sin embargo, un buen programa debe permitirnos elegir el número de intervalos del histograma. Si usted posee un programa que no le permite hacer cambios, cambie de programa.

La estructura de la función `hist` con los argumentos más comunes de uso se muestran a continuación.

- **x**: vector numérico de valores para construir el histograma.
- **breaks**: puede ser un número entero que indica el número aproximado de clases o un vector cuyos elementos indican los límites de los intervalos.
- **freq**: argumento lógico; si se especifica como `TRUE`, el histograma presentará frecuencias absolutas o conteo de datos para cada intervalo; si se especifica como `FALSE` el histograma presentará las frecuencias relativas (en porcentaje). Por defecto, este argumento toma el valor de `TRUE` siempre y cuando los intervalos sean de igual ancho.
- **include.lowest**: argumento lógico; si se especifica como `TRUE`, un `x[i]` igual a los límites de un valor **breaks** se incluirá en la primera barra, si el argumento `right = TRUE`, o en la última en caso contrario.
- **right**: argumento lógico; si es `TRUE`, los intervalos son abiertos a la izquierda y cerrados a la derecha $(a, b]$. Para la primera clase o intervalo si `include.lowest=TRUE` el valor más pequeño de los datos será incluido en éste. Si es `FALSE` los intervalos serán de la forma $[a, b)$ y el argumento `include.lowest=TRUE` tendrá el significado de incluir el “más alto”.
- **col**: para definir el color de las barras. Por defecto, `NULL` produce barras sin fondo.
- **border**: para definir el color de los bordes de las barras.
- **plot**: argumento lógico. Por defecto es `TRUE`, y el resultado es el gráfico del histograma; si se especifica como `FALSE` el resultado es una lista de conteos por cada intervalo.
- **labels**: argumento lógico o carácter. Si se especifica como `TRUE` coloca etiquetas arriba de cada barra.
- **...**: parámetros gráficos adicionales a `title` y `axis`.

Ejemplo

Vamos a construir varios histogramas para los tiempos de 180 corredores de la media maratón de CONAVI. A continuación se muestra la forma de ingresar los 180 datos.

```
maraton <- c(
  10253, 10302, 10307, 10309, 10349, 10353, 10409, 10442, 10447, 10452, 10504, 10517,
  10530, 10540, 10549, 10549, 10606, 10612, 10646, 10648, 10655, 10707, 10726, 10731,
  10737, 10743, 10808, 10833, 10843, 10920, 10938, 10949, 10954, 10956, 10958, 11004,
  11009, 11024, 11037, 11045, 11046, 11049, 11104, 11127, 11205, 11207, 11215, 11226,
```

```
11233, 11239, 11307, 11330, 11342, 11351, 11405, 11413, 11438, 11453, 11500, 11501,
11502, 11503, 11527, 11544, 11549, 11559, 11612, 11617, 11635, 11655, 11731, 11735,
11746, 11800, 11814, 11828, 11832, 11841, 11909, 11926, 11937, 11940, 11947, 11952,
12005, 12044, 12113, 12209, 12230, 12258, 12309, 12327, 12341, 12413, 12433, 12440,
12447, 12530, 12600, 12617, 12640, 12700, 12706, 12727, 12840, 12851, 12851, 12937,
13019, 13040, 13110, 13114, 13122, 13155, 13205, 13210, 13220, 13228, 13307, 13316,
13335, 13420, 13425, 13435, 13435, 13448, 13456, 13536, 13608, 13612, 13620, 13646,
13705, 13730, 13730, 13730, 13747, 13810, 13850, 13854, 13901, 13905, 13907, 13912,
13920, 14000, 14010, 14025, 14152, 14208, 14230, 14344, 14400, 14455, 14509, 14552,
14652, 15009, 15026, 15242, 15406, 15409, 15528, 15549, 15644, 15758, 15837, 15916,
15926, 15948, 20055, 20416, 20520, 20600, 20732, 20748, 20916, 21149, 21714, 23256)
```

Los datos están codificados como por seis números en el formato hmmmss, donde h corresponde a las horas, mm a los minutos y ss a los segundos necesarios para completar la maratón. Antes de construir los histogramas es necesario convertir los tiempos anteriores almacenados en `maraton` a horas, para esto se utiliza el siguiente código.

```
horas <- maraton %/% 10000
min <- (maraton - horas * 10000) %/% 100
seg <- maraton - horas * 10000 - min * 100
Tiempos <- horas + min / 60 + seg / 3600
```

A continuación se muestra el código para construir cuatro histogramas con 2, 4, 8 y 16 intervalos para los tiempos a partir de la variable `Tiempos`.

```
par(mfrow=c(2,2))

hist(x=Tiempos, breaks=2, main="", xlab="Tiempo (horas)", ylab="Frecuencias", las=1)
mtext("(A)", side=1, line=4, font=1)
hist(x=Tiempos, breaks=4, main="", xlab="Tiempo (horas)", ylab="Frecuencias", las=1)
mtext("(B)", side=1, line=4, font=1)
hist(x=Tiempos, breaks=8, main="", xlab="Tiempo (horas)", ylab="Frecuencias")
mtext("(C)", side=1, line=4, font=1)
hist(x=Tiempos, breaks=16, main="", xlab="Tiempo (horas)", ylab="Frecuencias")
mtext("(D)", side=1, line=4, font=1)
```

En la Figura 2.2 se presentan los cuatro histogramas. El histograma C, con 8 barras, muestra más claramente la asimetría (este es el que la mayoría de los programas produce por defecto, ya que la regla de Sturges para este conjunto de datos aproxima a 8 barras). Si consideramos más barras por ejemplo 16, como tenemos en D, se refina más la información y empezamos a notar multimodalidad. En el código anterior se incluyó `las = 1` para conseguir que los

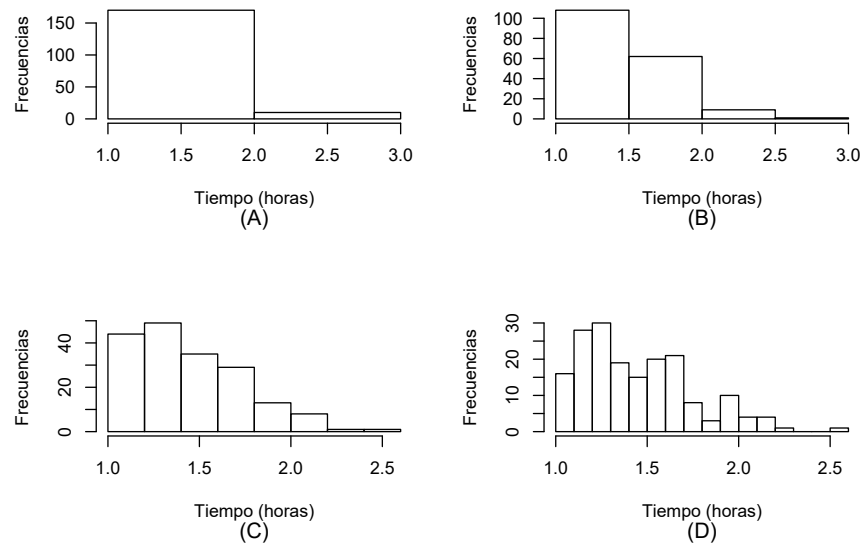


Figura 2.2: Histogramas para el tiempo en la media maratón de CONAVI. A: histograma con dos intervalos, B: histograma con cuatro intervalos, C: histograma con seis intervalos, D: histograma con 18 intervalos.

número del eje Y queden escritos de forma horizontal, ver A y B en Figura 2.2.

A continuación vamos a construir cuatro histogramas: el primero con dos intervalos y puntos de corte dados por el mínimo, la mediana y el máximo; el segundo con tres intervalos y puntos de corte dados por el mínimo, cuartiles 1, 2, 3 y máximo; el cuarto con diez intervalos y puntos de corte dados por los deciles; y el último con veinte intervalos y puntos de corte dados por cuantiles 5, 10, ..., 95. En el código mostrado a continuación se presenta la creación de los puntos de corte y los cuatro histogramas.

```
puntos1 <- c(quantile(Tiempos, probs=c(0, 0.5, 1)))
puntos2 <- c(quantile(Tiempos, probs=c(0, 0.25, 0.5, 0.75, 1)))
puntos3 <- c(quantile(Tiempos, probs=seq(0, 1, by=0.1)))
puntos4 <- c(quantile(Tiempos, probs=seq(0, 1, by=0.05)))

par(mfrow=c(2, 2))
hist(Tiempos, breaks=puntos1, freq=FALSE, ylim=c(0,2), labels=TRUE,
     main="", ylab="Densidad")
mtext("(A)", side=1, line=4, font=1)
```

```

hist(Tiempos, breaks=puntos2, freq=FALSE, ylim=c(0,2), labels=TRUE,
     main="", ylab="Densidad")
mtext("(B)", side=1, line=4, font=1)
hist(Tiempos, breaks=puntos3, freq=FALSE, ylim=c(0,2),
     main="", ylab="Densidad")
mtext("(C)", side=1, line=4, font=1)
hist(Tiempos, breaks=puntos4, freq=FALSE, ylim=c(0,2),
     main="", ylab="Densidad")
mtext("(D)", side=1, line=4, font=1)

```

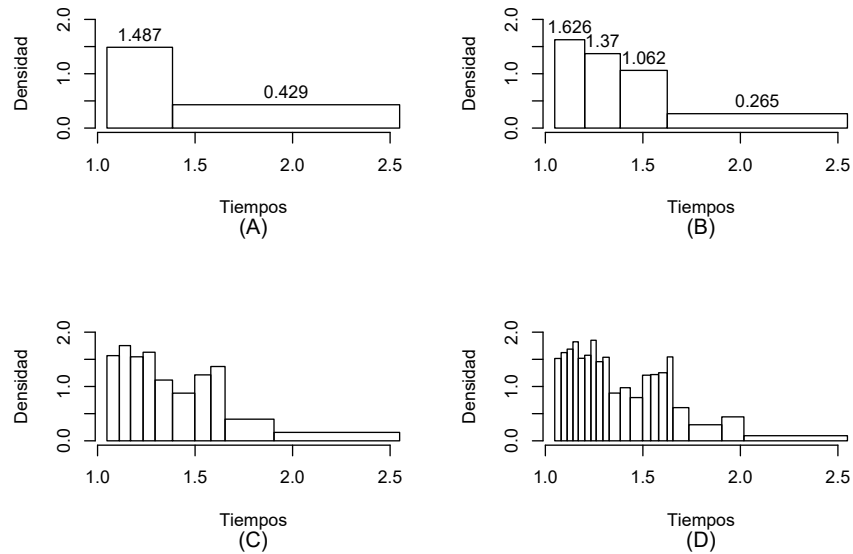


Figura 2.3: Histogramas para el tiempo en la media maratón de CONAVI. A: histograma con dos intervalos, B: histograma con cuatro intervalos, C: histograma con diez intervalos, D: histograma con veinte intervalos.

Nota: En estos histogramas, las alturas corresponden a las intensidades (frec. relativa/long. intervalo). Por tanto, el área de cada rectángulo da cuenta de las frecuencias relativas. Para el caso (A) ambos intervalos tienen igual área y cada uno contiene 50% de los datos. esto puede verificarse así:

Intensidad primera clase = $1.4869888 = 0.5 / (1.384306 - 1.048056)$
 Intensidad segunda clase = $0.4293381 = 0.5 / (2.548889 - 1.384306)$

2.4. Función *qqnorm* y *qqplot*

Los gráficos cuantil cuantil (quantile-quantile plot) son una ayuda para explorar si un conjunto de datos o muestra proviene de una población con cierta distribución.

La función *qqnorm* sirve para explorar la normalidad de una muestra mientras que la función *qqplot* es de propósito más general, sirve para crear el gráfico cuantil cuantil para cualquier distribución.

La estructura de las funciones con los argumentos más comunes de uso se muestran a continuación.

```
qqnorm(y, ...)  
qqplot(y, x, ...)
```

La función *qqnorm* sólo necesita que se le ingrese el vector con la muestra por medio del parámetro *y*, la función *qqplot* necesita de la muestra en el parámetro *y* y que se ingrese en el parámetro *x* los cuantiles de la población candidata.

Existe otra función útil y es *qqline*, esta función sirve para agregar una línea de referencia al gráfico cuantil cuantil obtenido con *qqnorm*.

Ejemplo

Simular 30 observaciones de una distribución $N(\mu = 10, \sigma = 4)$ y construir el gráfico cuantil cuantil.

El código para simular la muestra y crear el gráfico cuantil cuantil se muestra a continuación.

```
muestra <- rnorm(n=30, mean=10, sd=4)  
  
par(mfrow=c(1, 2))  
qqnorm(y=muestra)  
qqline(y=muestra)  
  
qqnorm(y=muestra, main='', ylab='Cuantiles muestrales',  
       xlab='Cuantiles teóricos', las=1)  
qqline(y=muestra, col='blue', lwd=2, lty=2)
```

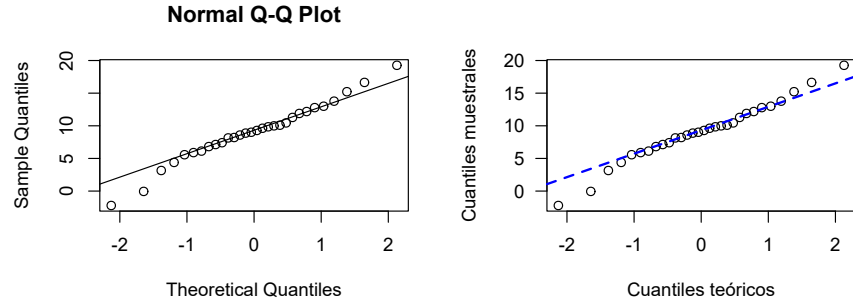


Figura 2.4: Gráfico cuantil cuantil para una muestra generada de una población normal.

En la izquierda de la Figura 2.4 está el gráfico cuantil cuantil sin editar, en la derecha se encuentra el gráfico luego de modificar los nombres de los ejes, grosor y color de la línea de referencia.

Ejemplo

Simular 100 observaciones de una distribución $Weibull(1, 1)$ y construir dos gráficos cuantil cuantil, el primero tomando como referencia los cuantiles de una $N(0, 1)$ y el segundo tomando los cuantiles de la $Weibull(1, 1)$.

El código para simular la muestra y crear los gráficos cuantil cuantil se muestra a continuación.

```
n <- 100
muestra <- rweibull(n=n, shape=1, scale=1)

par(mfrow=c(1, 2))
qqplot(y=muestra, x=qnorm(ppoints(n)))
qqplot(y=muestra, x=qweibull(ppoints(n), shape=1, scale=1))
```

En la Figura 2.5 están los gráficos cuantil cuantil solicitados. Del panel izquierdo de la figura vemos que los puntos NO están alineados, esto indica que la muestra no proviene de la distribución $N(0, 1)$, esto es un resultado esperado ya que sabíamos que la muestra no fue generada de una normal. En el panel derecho de la misma figura vemos que los puntos SI están alineados, esto indica que la muestra generada puede provenir de una población $Weibull(1, 1)$. Los nombres de los ejes en la Figura 2.5 pueden ser editados para presentar una figura con mejor apariencia.

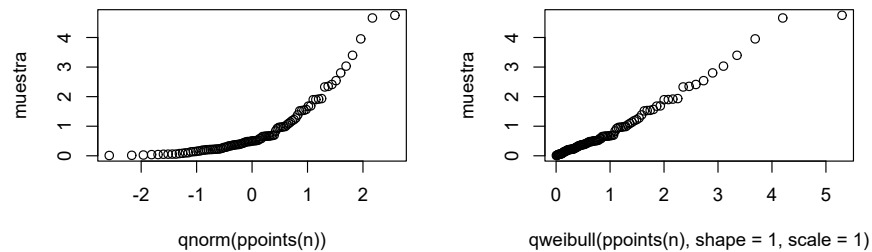


Figura 2.5: Gráfico cuantil cuantil para una muestra generada de una población Weibull.

2.5. Función *density*

Los gráficos de densidad son muy útiles porque permiten ver el(los) intervalo(s) donde una variable cuantitativa puede ocurrir con mayor probabilidad.

La función `density` crea la información de la densidad y la función `plot` dibuja la densidad.

La estructura de la función `density` con los argumentos más comunes de uso se muestra a continuación.

```
density(x, bw, adjust=1, kernel='gaussian', na.rm=FALSE)
```

Los argumentos de la función `density` son:

- `x`: vector con los datos para los cuales se quiere la densidad.
- `bw`:
- `adjust`:
- `kernel`: núcleo de suavización a usar, los posibles valores son: `gaussian`, `rectangular`, `triangular`, `epanechnikov`, `biweight`, `cosine` o `optcosine`, el valor por defecto es `gaussian`.
- `na.rm`: valor lógico, si es `TRUE` se eliminan los valores con `NA` para construir la densidad, el valor por defecto es `FALSE`.

Ejemplo

Simular mil observaciones de una $N(0, 1)$, aplicar la función `density` al vector y explorar el contenido de la salida.

Primero se generan las observaciones y se almacenan en el objeto `y`, luego se aplica la función `density` y el resultado se guarda en el objeto `res`, para explorar lo que almacena `res` se usa la función `names`. A continuación el código utilizado.

```
y <- rnorm(n=1000)
res <- density(y)
names(res)

## [1] "x"          "y"          "bw"         "n"
## [5] "call"       "data.name" "has.na"
```

De la salida anterior se observa que la lista `res` tiene 7 elementos, los dos primeros son los vectores con las coordenadas para dibujar la densidad, los restantes elementos con información adicional.

```
par(mfrow=c(2, 2))
plot(density(y, kernel='gaussian'))
plot(density(y, kernel='triangular'))
plot(density(y, kernel='cosine'))
plot(density(y, kernel='rectangular'))
```

En la Figura 2.6 se muestran las densidades para 4 elecciones del núcleo. En la práctica se usa el núcleo que está por defecto (`gaussian`) ya que el objetivo de una densidad es ver la zonas donde es más probable encontrar observaciones de la variable.

```
par(mfrow=c(2, 2))
plot(density(y, bw=0.1))
plot(density(y, bw=0.2241)) # bw obtenido antes
plot(density(y, bw=0.5))
plot(density(y, bw=1))
```

En la Figura 2.7 se muestran las densidades para 4 elecciones del parámetro ancho de banda `bw`, el valor de 0.2241 fue el valor calculado automáticamente por R y fue obtenido de la Figura 2.6, los otros valores fueron elegidos arbitrariamente para ver los cambios en la densidad. El usar un ancho de banda pequeño la densidad queda muy rugosa y usar un valor muy grande la suaviza, se recomienda usar el valor automático.

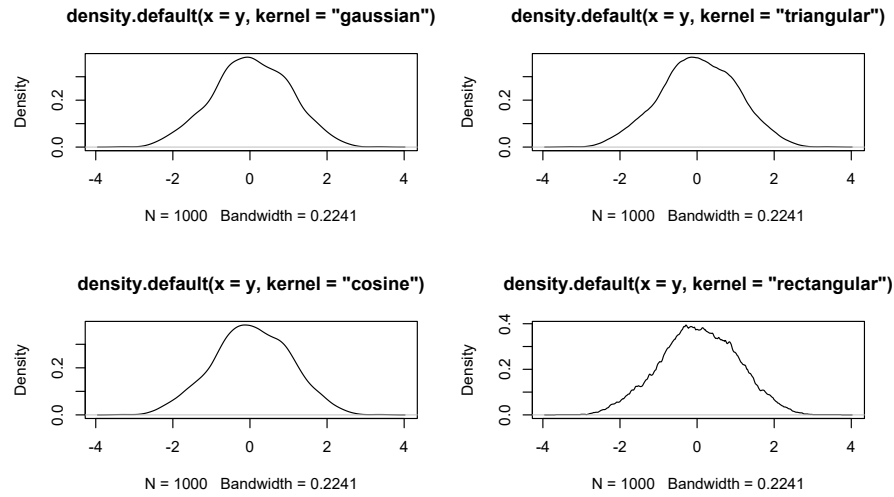


Figura 2.6: Densidad para una muestra aleatoria de una $N(0, 1)$ cambiando el núcleo de la densidad.

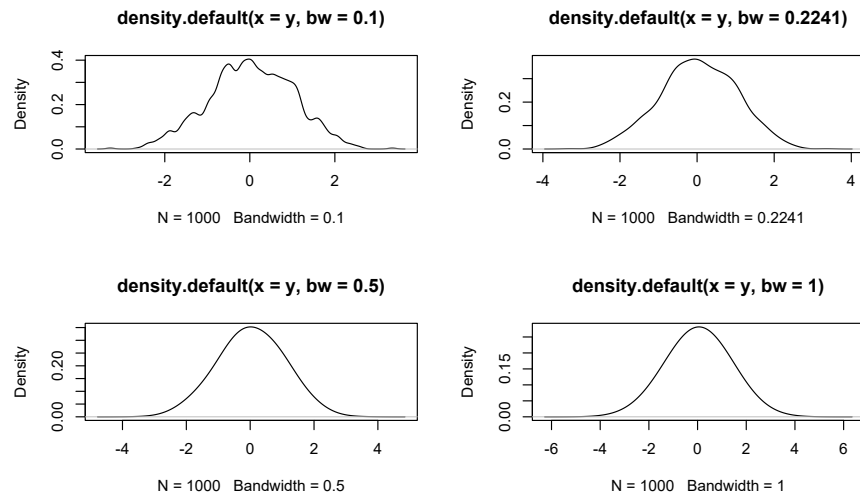


Figura 2.7: Densidad para una muestra aleatoria de una $N(0, 1)$ cambiando el ancho de banda.

Ejemplo

```
url <- 'https://raw.githubusercontent.com/fhernanb/datos/master/medidas_cuerpo'
datos <- read.table(file=url, header=T)

par(mfrow=c(1, 2))
plot(density(datos$peso), main='Densidad para el peso corporal',
      xlab='Peso corporal (kg)', ylab='Densidad', lwd=3)

den.hom <- with(datos, density(peso[sexo == 'Hombre']))
den.muj <- with(datos, density(peso[sexo == 'Mujer']))

plot(den.hom, xlim=c(20, 120),
      main='Densidad para el peso corporal', ylab='Densidad',
      xlab='Peso corporal (kg)', lwd=3, col='blue')
lines(den.muj, lwd=3, col='red')
```

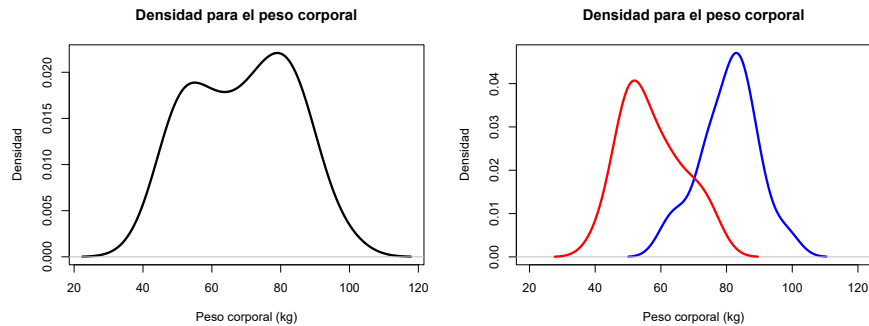


Figura 2.8: Densidad para la variable peso en la izquierda, densidad para el peso diferenciando por sexo a la derecha..

3

Gráficos para varias variables

En este capítulo se presentan funciones para la creación de gráficos que involucren varias variables.

3.1. Función plot

Los gráficos de dispersión son muy útiles porque permiten ver la relación que existe entre dos variables cuantitativas, la función `plot` permite crear este tipo de gráficos. La estructura de la función `plot` con los argumentos más usuales se muestran a continuación

```
plot(x, y, type, main, sub, xlab, ylab)
```

Los argumentos de la función `plot` son:

- `x`: vector numérico con las coordenadas del eje horizontal.
- `y`: vector numérico con las coordenadas del eje vertical
- `type`: tipo de gráfico a dibujar. Las opciones son:
 - `'p'` para obtener puntos, esta es la opción por defecto.
 - `'l'` para obtener líneas.
 - `'b'` para obtener los puntos y líneas que unen los puntos.
 - `'c'` para obtener sólo las líneas y dejando los espacios donde estaban los puntos obtenidos con la opción `'b'`.
 - `'o'` para obtener los puntos y líneas superpuestas.
 - `'h'` para obtener líneas verticales desde el origen hasta el valor y_i de cada punto, similar a un histograma.
 - `'s'` para obtener escalones.
 - `'S'` similar al anterior.
 - `'n'` para que no dibuje.
- `...`: otros parámetros gráficos que pueden ser pasados como argumentos para `plot`.

Ejemplo

Crear 16 parejas de puntos tales que $x = -5, -4, \dots, 9, 10$ con $y = -10 + (x - 3)^2$, dibujar los nueve diagramas de dispersión de y contra x usando todos los valores posibles para el parámetro `type`.

A continuación se muestra el código para crear las 16 parejas de x e y . Los nueve diagramas de dispersión se observan en la Figura 3.1, de esta figura se observa claramente el efecto que tiene el parámetro `type` en la construcción del diagrama de dispersión.

```
x <- -5:10
y <- -10 + (x-3)^2
par(mfrow=c(3, 3))
plot(x=x, y=y, type='p', main="con type='p'")
plot(x=x, y=y, type='l', main="con type='l'")
plot(x=x, y=y, type='b', main="con type='b'")
plot(x=x, y=y, type='c', main="con type='c'")
plot(x=x, y=y, type='o', main="con type='o'")
plot(x=x, y=y, type='h', main="con type='h'")
plot(x=x, y=y, type='s', main="con type='s'")
plot(x=x, y=y, type='S', main="con type='S'")
plot(x=x, y=y, type='n', main="con type='n'")
```

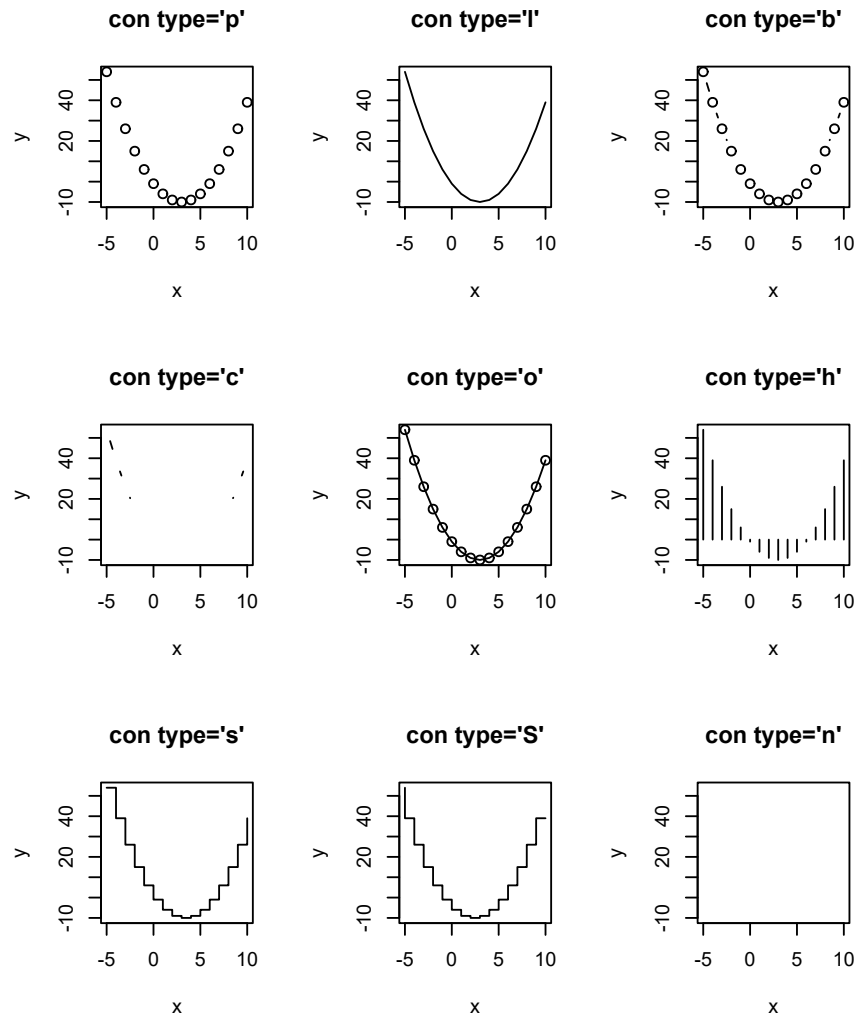
Ejemplo

Como ilustración vamos a crear un diagrama de dispersión entre el precio de apartamentos usados en la ciudad de Medellín y el área de los apartamentos. El código necesario para cargar la base de datos y construir el diagrama de dispersión se muestra a continuación.

```
url <- 'https://raw.githubusercontent.com/fhernanb/datos/master/aptos2015'
datos <- read.table(file=url, header=T)

par(mfrow=c(1, 2))
plot(x=datos$mt2, y=datos$precio)
plot(x=datos$mt2, y=datos$precio, pch='.',
      xlab='Área del apartamento (m2)', ylab='Precio (millones de pesos)')
```

En la Figura 3.2 se presenta el diagrama de dispersión entre precio y área de los apartamentos, de este diagrama se observa claramente que a medida que los apartamentos tienen mayor área el precio promedio y la variabilidad del precio aumentan. Para el diagrama de dispersión de la derecha se usó el parámetro

**Figura 3.1:** Efecto del parámetro `type` en la función `plot`.

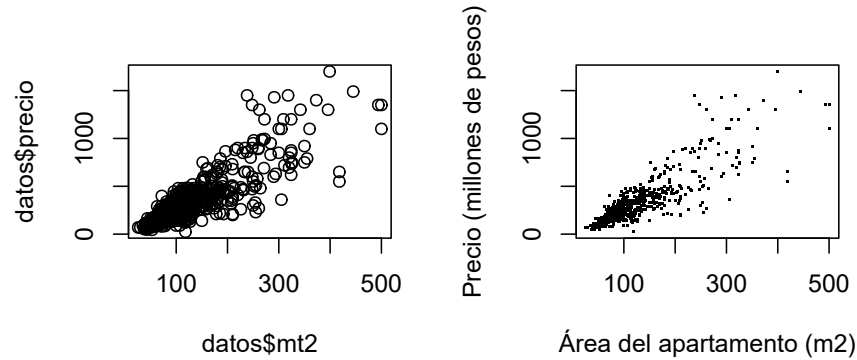


Figura 3.2: Diagrama de dispersión del precio del apartamento versus área del apartamento. A la izquierda el diagrama de dispersión sin editar y a la derecha el diagrama de dispersión mejorado

`pch='.'` con el objetivo de obtener pequeños puntos que representen cada apartamento y que no se traslapen debido a que se tienen 694 observaciones en la base de datos.

3.2. Función `persp`

La función `persp` dibuja superficies en tres dimensiones y es posible rotar la superficie para obtener una perspectiva apropiada. La estructura de la función `persp` con los argumentos más usuales se muestran a continuación.

```
persp(x, y, z, main, sub, theta, phi, r, col, border, box, axes, nticks)
```

Los argumentos de la función `plot` son:

- **x:** vector numérico con los valores de x donde fue evaluada la función o superficie.
- **y:** vector numérico con los valores de y donde fue evaluada la función o superficie.
- **z:** matriz que contiene las alturas z de la superficie para cada combinación de x e y .
- **main:** vector numérico con las coordenadas del eje vertical.
- **sub:** vector numérico con las coordenadas del eje vertical.

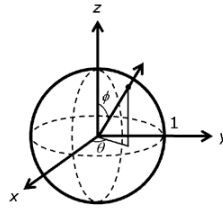


Figura 3.3: Ilustración de los ángulos theta y phi para la función *persp*. Figura tomada de <https://i-msdn.sec.s-msft.com/dynimg/IC412528.png>

- **theta, phi:** ángulo para la visión de la superficie, **theta** para la dirección azimutal y **phi** para latitud. Ver Figura 3.3 para una ilustración de los ángulos.
- **r:** distancia entre el centro de la caja de dibujo al punto de vista.
- **col:** color de la superficie.
- **border:** color para el borde de la superficie.
- **box:** valor lógico para indicar si se quiere dibujar la caja que contiene la superficie, por defecto es **TRUE**.
- **axes:** valor lógico para indicar si se desean marcas en los ejes y nombres de los ejes, por defecto es **TRUE**. Si **box='FALSE'** no aparecen marcas ni nombres de los ejes.
- **expand:** factor de expansión aplicado a los valores en el eje z.
- **ticktype:** tipo de marcas a colocar en los ejes, **simple** no dibuja nada y **detailed** coloca números a los ejes.
- **nticks:** número aproximado de marcas en los ejes.

Ejemplo

Dibujar la superficie asociada a la función $f(x, y) = \sin(x^2 + y^2)$ para $-2 \leq x \leq 2$ y $-2 \leq y \leq 2$. Usar 4 combinaciones de los parámetros **theta** y **phi** para obtener un buen punto de vista de la superficie.

Lo primero que se debe hacer es crear la función $f(x, y)$ la cual se va a llamar **fun**. Luego se definen los vectores **x** e **y** tomando por ejemplo 25 puntos equiespaciados en el intervalo $[-2, 2]$. Luego se usa la función **outer** para crear la rejilla o matriz que contiene los valores de $f(x, y)$ para cada combinación de **x** e **y**, los resultados se almacenan en el objeto **z**. Por último se dibujan 4 perspectivas de la función variando los parámetros **theta** y **phi** de la función **persp**. A continuación el código utilizado.

```
fun <- function(x, y)  sin(x^2 + y^2)
x <- seq(from=-2, to=2, length.out=25)
y <- seq(from=-2, to=2, length.out=25)
```

```

z <- outer(x, y, fun)

par(mfrow=c(2, 2), mar=c(1, 1, 2, 1))
persp(x, y, z, zlim=c(-1, 1.5), theta=0, phi=0, col='aquamarine',
      main='(A) theta=0, phi=0')
persp(x, y, z, zlim=c(-1, 1.5), theta=15, phi=15, col='lightpink',
      main='(B) theta=15, phi=15')
persp(x, y, z, zlim=c(-1, 1.5), theta=45, phi=30, col='yellow1',
      main='(c) theta=45, phi=30')
persp(x, y, z, zlim=c(-1, 1.5), theta=60, phi=50, col='lightblue',
      main='(D) theta=60, phi=50')

```

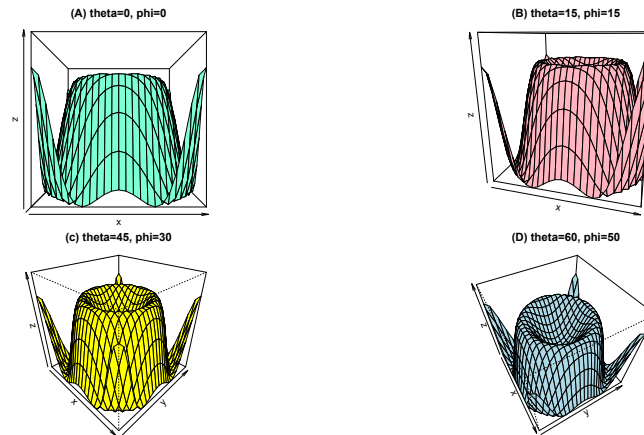


Figura 3.4: Superficie generada con `persp` y diferentes valores de `theta` y `phi`.

En la Figura 3.4 se presentan las 4 perspectivas de la función $f(x, y) = \text{sen}(x^2 + y^2)$. De los 4 paneles se nota que (C) y (D) muestran mejor la superficie de interés.

Al aumentar el valor del parámetro `length.out` en la creación de los vectores `x` e `y` se obtendrá una rejilla más tupida, se recomienda modificar este valor para obtener una superficie apropiada.

Ejemplo

Dibujar la superficie de una distribución normal bivariada con vector de medias $\mu = (5, 12)^\top$, varianzas unitarias y covarianza con valor de -0.8. Explorar el efecto de los parámetros `ticktype`, `nticks`, `expand`, `axes` y `box`.

Primero se define el vector de medias y la matriz de varianzas y covarianzas, luego se carga el paquete `mvtnorm` que contiene la función `dmvnorm` que calcula la densidad dado el vector de medias y la matriz de varianzas y covarianzas. Se construye la función `fun` y se vectoriza para luego obtener las alturas de la superficie con la ayuda de `outer`. Por último se dibujan tres perspectivas diferentes para la densidad modificando los parámetros `ticktype`, `nticks`, `expand`, `axes` y `box`, a continuación el código usado.

```
media <- c(5, 12)
varianza <- matrix(c(1, -0.8, -0.8, 1), ncol=2)

require(mvtnorm)
fun <- function(x, y) dmvnorm(c(x, y), mean=media, sigma=varianza)
fun <- Vectorize(fun)

x <- seq(from=2, to=8, length.out=30)
y <- seq(from=9, to=15, length.out=30)
z <- outer(x, y, fun)

par(mfrow=c(1, 3), mar=c(1, 1, 2, 1))
persp(x, y, z, theta=30, phi=30, ticktype = "detailed", nticks=4)
persp(x, y, z, theta=30, phi=30, col='salmon1', expand=0.5, axes=FALSE)
persp(x, y, z, theta=30, phi=30, col='springgreen1', expand=0.2, box=FALSE)
```

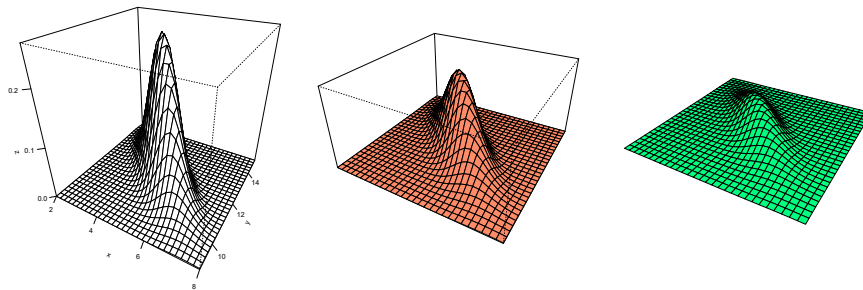


Figura 3.5: Distribución normal bivariada.

En la Figura 3.5 se presentan las 3 perspectivas para la densidad. Note los efectos que `ticktype`, `nticks`, `expand`, `axes` y `box` tienen sobre los dibujos de las perspectivas.

3.3. Función pairs

3.4. Función contour

A

More to Say

Yeah! I have finished my book, but I have more to say about some topics. Let me explain them in this appendix.

To know more about **bookdown**, see <https://bookdown.org>.



Bibliografía

Wickham, H. (2015). *R Packages*. O'Reilly Media, Inc.

Xie, Y. (2015). *Dynamic Documents with R and knitr*. Chapman and Hall/CRC, Boca Raton, Florida, 2nd edition. ISBN 978-1498716963.

Xie, Y. (2016). *bookdown: Authoring Books and Technical Documents with R Markdown*. R package version 0.2.5.



Índice alfabético

arreglo, 6

boxplot, 16

contour, 36

densidad, 25

density, 25

diagrama de dispersión, 29

gráfico de contornos, 36

guía de estilo, 9

hist, 18

histograma, 18

lista, 8

marco de datos, 7

matrices, 6

objetos, 4

pairs, 36

persp, 32

plot, 29

qqnorm, 23

qqplot, 23

vectores, 5