

Procesamiento de Datos

Angela Di Serio

Contents

Tidyverse	1
Instalación de Tidyverse	2
dplyr	2
Operador pipe %>%	2
filter()	3
arrange()	5
select()	5
mutate()	6
summarise()	6
group_by()	6
tidyr - Tidy data	7
wide a long - gather()	8
long a wide - spread()	10

Tidyverse

La palabra **tidyverse** hace referencia a una nueva forma de afrontar el análisis de datos en R. Se hace uso de un grupo de paquetes que trabajan bajo ciertos principios, como por ejemplo, la forma de estructurar los datos.

Los principales paquetes del tidyverse son:

- readr para importar datos
- tidyr para convertir los datos a tidy data
- dplyr para manipular datos
- ggplot2 para hacer gráficos
- stringr para trabajar con cadenas

Instalación de Tidyverse

Instalar el paquete tidyverse en Amazon WorkSpaces usando la función `install.packages("tidyverse")`, esta instalación puede tomar mucho tiempo así que para nuestros ejercicios podemos instalar individualmente los principales paquetes de tidyverse:

- `install.packages("readr")`
- `install.packages("tidyr")`
- `install.packages("dplyr")`
- `install.packages("ggplot2")`
- `install.packages("stringr")`

dplyr

dplyr es un paquete que permite manipular datos de forma intuitiva. Tiene un grupo de **funciones** o **verbos**. Cada uno de ellos hace “una sola cosa”, así que para realizar transformaciones complejas hay que ir concatenando instrucciones sencillas. Esto se hace con el operador pipe (`%>%`). Similar al operador `|` de Linux.

Todas las funciones tienen una estructura o comportamiento similar:

- el primer argumento siempre es un dataframe
- los siguientes argumentos describen qué hacer con los datos
- el resultado es siempre un nuevo dataframe

Las principales funciones son:

- `filter()` : permite seleccionar filas que cumplen con una o varias condiciones
- `arrange()`: reordena las filas
- `rename()` : cambia los nombres de las columnas o variables
- `select()` : selecciona columnas
- `mutate()` : crea nuevas variables
- `summarise()` : resume (colapsa) unos cuantos valores a uno sólo. Por ejemplo, calcula la media, moda, etc... de un conjunto de valores
- `group_by()` : permite agrupar filas en función de una o varias condiciones

Operador pipe `%>%`

Este operador es básico en el tidyverse, ya que permite encadenar llamadas a funciones para así realizar de forma sencilla transformaciones de datos complejas (similar al pipe `|` de Linux).

Este operador pasa el elemento que está a su izquierda como un argumento de la función que tiene a la derecha.

```
library(tidyr)
```

```
head(iris, n = 4)
```

```
##      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
```

```
iris %>% head(n = 4) # %>% pasa lo que hay a la izquierda como argumento de la función
```

```
##      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
```

`filter()`

Esta función se utiliza para seleccionar filas de un dataframe. Se seleccionan las filas que cumplen una determinada condición o criterio lógico.

```
library(gapminder)
```

```
df = gapminder
head(df)
```

```
## # A tibble: 6 x 6
##   country    continent  year lifeExp    pop gdpPercap
##   <fct>      <fct>    <int>  <dbl>   <int>   <dbl>
## 1 Afghanistan Asia      1952   28.8  8425333    779.
## 2 Afghanistan Asia      1957   30.3  9240934    821.
## 3 Afghanistan Asia      1962   32.0 10267083    853.
## 4 Afghanistan Asia      1967   34.0 11537966    836.
## 5 Afghanistan Asia      1972   36.1 13079460    740.
## 6 Afghanistan Asia      1977   38.4 14880372    786.
```

```
library(dplyr)
```

```
##
## Attaching package: 'dplyr'
```

```
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##   filter, lag

## The following objects are masked from 'package:base':
##
##   intersect, setdiff, setequal, union
```

```
spain = df %>% filter(country == "Spain")
spain
```

```
## # A tibble: 12 x 6
##   country continent  year lifeExp      pop gdpPercap
##   <fct>    <fct>    <int>   <dbl>   <int>   <dbl>
## 1 Spain    Europe    1952   64.9 28549870   3834.
## 2 Spain    Europe    1957   66.7 29841614   4565.
## 3 Spain    Europe    1962   69.7 31158061   5694.
## 4 Spain    Europe    1967   71.4 32850275   7994.
## 5 Spain    Europe    1972   73.1 34513161  10639.
## 6 Spain    Europe    1977   74.4 36439000  13237.
## 7 Spain    Europe    1982   76.3 37983310  13926.
## 8 Spain    Europe    1987   76.9 38880702  15765.
## 9 Spain    Europe    1992   77.6 39549438  18603.
## 10 Spain   Europe    1997   78.8 39855442  20445.
## 11 Spain   Europe    2002   79.8 40152517  24835.
## 12 Spain   Europe    2007   80.9 40448191  28821.
```

Noten que cuando usamos %>% no hay necesidad de indicar que **country** es un campo del objeto **df**.

```
x = df %>% filter(lifeExp >= 29 , lifeExp <= 32)
x = df %>% filter(lifeExp >= 29 & lifeExp <= 32)
x = df %>% filter(between(lifeExp, 29, 32))
x
```

```
## # A tibble: 10 x 6
##   country      continent  year lifeExp      pop gdpPercap
##   <fct>        <fct>    <int>   <dbl>   <int>   <dbl>
## 1 Afghanistan Asia      1957   30.3  9240934    821.
## 2 Afghanistan Asia      1962   32.0 10267083    853.
## 3 Angola       Africa    1952   30.0  4232095   3521.
## 4 Angola       Africa    1957   32.0  4561361   3828.
## 5 Burkina Faso Africa    1952   32.0  4469979    543.
## 6 Cambodia     Asia      1977   31.2  6978607    525.
## 7 Gambia        Africa    1952   30    284320    485.
## 8 Mozambique    Africa    1952   31.3  6446316    469.
## 9 Sierra Leone Africa    1952   30.3  2143249    880.
## 10 Sierra Leone Africa    1957   31.6  2295678   1004.
```

arrange()

Esta función se utiliza para reordenar las filas de un dataframe (df).

```
df = gapminder

#- ordena las filas de MENOR a mayor según los valores de la v. lifeExp
aa = df %>% arrange(lifeExp)

#- ordena las filas de MAYOR a menor según los valores de la v. lifeExp
aa = df %>% arrange(desc(lifeExp))

#- ordena las filas de MENOR a mayor según los valores de la v. lifeExp.
#- Si hay empates se resuelve con la variable "pop"
aa = df %>% arrange(lifeExp, pop)

head(aa)
```

```
## # A tibble: 6 x 6
##   country      continent  year lifeExp    pop gdpPercap
##   <fct>        <fct>    <int>  <dbl>  <int>  <dbl>
## 1 Rwanda      Africa    1992   23.6 7290203    737.
## 2 Afghanistan Asia      1952   28.8 8425333    779.
## 3 Gambia      Africa    1952    30  284320    485.
## 4 Angola      Africa    1952   30.0 4232095   3521.
## 5 Sierra Leone Africa    1952   30.3 2143249    880.
## 6 Afghanistan Asia      1957   30.3 9240934    821.
```

select()

Se utiliza para seleccionar columnas de un dataframe.

```
#- Se lee como: "Take el df gapminder, then select the variables year and lifeExp"
aa = df %>% select(year, lifeExp)
aa = df %>% select(c(year, lifeExp))

head(aa)
```

```
## # A tibble: 6 x 2
##   year lifeExp
##   <int>  <dbl>
## 1  1952   28.8
## 2  1957   30.3
## 3  1962   32.0
## 4  1967   34.0
## 5  1972   36.1
## 6  1977   38.4
```

mutate()

Sirve para crear nuevas variables (columnas).

```
df = gapminder

# Creamos la variable: GDP = pop*gdpperCap
aa = df %>% mutate(GDP = pop*gdpperCap)
head(aa)
```

```
## # A tibble: 6 x 7
##   country      continent year lifeExp      pop gdpPercap      GDP
##   <fct>      <fct>      <int>  <dbl>    <int>    <dbl>    <dbl>
## 1 Afghanistan Asia      1952   28.8  8425333    779.  6567086330.
## 2 Afghanistan Asia      1957   30.3  9240934    821.  7585448670.
## 3 Afghanistan Asia      1962   32.0 10267083    853.  8758855797.
## 4 Afghanistan Asia      1967   34.0 11537966    836.  9648014150.
## 5 Afghanistan Asia      1972   36.1 13079460    740.  9678553274.
## 6 Afghanistan Asia      1977   38.4 14880372    786. 11697659231.
```

summarise()

Sirve para RESUMIR (o “colapsar filas”). Coge un grupo de valores como input y devuelve un solo valor; por ejemplo, la media aritmética (o el mínimo, o el máximo) de un grupo de valores.

```
aa = df %>% summarise(media = mean(lifeExp))

#- retornará un único valor: el número de filas
aa = df %>% summarise(NN = n())    #- retornará un único valor: el número de filas

#- retornará un único valor: la desviación típica de la v. "lifeExp"
aa = df %>% summarise(desviacion_tipica = sd(lifeExp))

#- retornará un único valor: el máximo de la variable "pop"
aa = df %>% summarise(max(pop))
```

group_by()

En análisis de datos, muchas operaciones (media, desviación, etc.) queremos calcularlas para distintos grupos (hombre, mujer). Esta función permite hacerlo.

group_by() coge un dataframe y lo convierte en un “dataframe agrupado”. En ese nuevo “dataframe agrupado”, las operaciones que hagamos con summarise() se harán por separado para cada uno de los grupos que hayamos definido.

Si, por ejemplo, agrupamos un dataframe por continente, al ejecutar summarise, nos retornará una fila con el resultado para cada continente.

```
aa = df %>% group_by(continent) %>% summarise(NN = n())
aa
```

```
## # A tibble: 5 x 2
##   continent    NN
##   <fct>      <int>
## 1 Africa      624
## 2 Americas    300
## 3 Asia        396
## 4 Europe      360
## 5 Oceania     24
```

```
df = read.csv("personal.csv",header=TRUE, sep=",")
```

```
library(dplyr)
df %>% filter(edad > 40) %>% group_by(estado_civil) %>%
  summarise(media = mean(edad))
```

```
## # A tibble: 3 x 2
##   estado_civil media
##   <chr>      <dbl>
## 1 C          54
## 2 D          45
## 3 V          61
```

La anterior línea de código R hace:

- coge los datos del dataframe df
- selecciona (o filtra) las filas que cumplen que el valor de edad es mayor que 40
- agrupa los datos por la variable estado_civil y
- calcula la media de edad

Con esta sintáxis que permite el operador pipe, no necesitamos anidar funciones, sino que las instrucciones van una después de otra. Es mucho más fácil de leer y de escribir.

tidyr - Tidy data

La mayoría de datos son de tipo tabular; es decir, organizados en filas y columnas. En R este tipo de datos se almacenan en dataframes (o tibbles). En esencia, un dataframe será tidy si cada columna es una variable

y cada fila es una unidad de análisis (persona, país, región etc...); es decir, cada celda contiene el valor de una variable para una unidad de análisis.

Un ejemplo de datos no tidy

año	Pedro	Carla	Mario
2014	100	400	200
2015	500	600	700
2016	200	250	900

Un ejemplo tidy pero ancho

```
data_2 = data.frame(nombre = c("Pedro", "Carla", "Mario"),
                     W_2014 = c(100, 400, 200),
                     W_2015 = c(500, 600, 700),
                     W_2016 = c(200, 250, 900) )
```

nombre	W_2014	W_2015	W_2016
Pedro	100	500	200
Carla	400	600	250
Mario	200	700	900

Un ejemplo de datos tidy y long

```
data_3 = data.frame(nombre = c("Pedro", "Carla", "Mario", "Pedro", "Carla", "Mario", "Pedro", "Carla", "Mario"),
                     year = c(2014, 2014, 2014, 2015, 2015, 2015, 2016, 2016, 2016),
                     salario = c(100, 400, 200, 500, 600, 700, 200, 250, 900))
data_3
```

```
##  nombre year  salario
## 1  Pedro 2014    100
## 2  Carla 2014    400
## 3  Mario 2014    200
## 4  Pedro 2015    500
## 5  Carla 2015    600
## 6  Mario 2015    700
## 7  Pedro 2016    200
## 8  Carla 2016    250
## 9  Mario 2016    900
```

Los paquetes del tidyverse trabajan mejor con tidy data en formato “long”.

¿Qué hacemos si tenemos un dataframe en formato wide? Debemos pasarlo a long. Para ello usaremos la función `gather()` del paquete `tidyr`.

wide a long - `gather()`

La función `gather()` convierte dataframes de formato wide a long.


```
library(tidyr)
data_2
```

```
##   nombre W_2014 W_2015 W_2016
## 1  Pedro    100    500    200
## 2  Carla    400    600    250
## 3  Mario    200    700    900
```

```
data_wide = data_2  #- data_2 está en formato ancho (wide)
data_long = data_wide %>% gather(periodo, salario, 2:4)

data_long
```

```
##   nombre periodo salario
## 1  Pedro W_2014    100
## 2  Carla W_2014    400
## 3  Mario W_2014    200
## 4  Pedro W_2015    500
## 5  Carla W_2015    600
## 6  Mario W_2015    700
## 7  Pedro W_2016    200
## 8  Carla W_2016    250
## 9  Mario W_2016    900
```

Los periodos aparecen como W_2014, W_2015 y W_2016 y muy probablemente nos interese tenerlos como 2014, 2015 y 2016.

```
library(stringr)
data_long = data_long %>% mutate(periodo = str_replace(periodo, "W_", "" ))

data_long
```

```
##   nombre periodo salario
## 1  Pedro    2014    100
## 2  Carla    2014    400
## 3  Mario    2014    200
## 4  Pedro    2015    500
## 5  Carla    2015    600
## 6  Mario    2015    700
## 7  Pedro    2016    200
## 8  Carla    2016    250
## 9  Mario    2016    900
```

Y si los datos queremos pasarlos de long a wide usaremos la función spread().

long a wide - spread()

Pasar de long a wide, tidyrr tiene la función spread()

```
data_wide2 = data_long %>% spread(periodo, salario)
data_wide2
```

```
##   nombre 2014 2015 2016
## 1  Carla  400  600  250
## 2  Mario  200  700  900
## 3  Pedro  100  500  200
```

spread(data, key, value, ...)

- data es un data frame
- key nombre de columnas o posiciones
- value el valor que será reportado en las posiciones