

**tidyr**

# **Entornos de Análisis de Datos: R**

**Alberto Torres Barrán**

**2020-01-08**

# Introducción

- El 80% del tiempo de un análisis se emplea limpiando y preparando los datos (Dasu y Johnson, 2003)
- Importados los datos, es importante estructurarlos para que el análisis sea lo más fácil posible
- Las librerías del tidyverse están construidas alrededor del concepto de datos ordenados o *tidy data*:
  - Cada variable forma una columna
  - Cada observación forma una fila
  - Cada tipo de observación forma una tabla
- Datos tabulares/rectangulares no implican datos ordenados!!

# Formas de almacenamiento

Distintas formas de almacenar los mismos datos [R for Data Science]:

```
table1
## # A tibble: 6 x 4
##   country    year cases population
##   <chr>    <int> <int>      <int>
## 1 Afghanistan 1999     745  19987071
## 2 Afghanistan 2000    2666  20595360
## 3 Brazil      1999   37737  172006362
## 4 Brazil      2000   80488  174504898
## 5 China       1999  212258  1272915272
## 6 China       2000  213766  1280428583
```

table2

## # A tibble: 12 x 4

##	country	year	type	count
##	<chr>	<int>	<chr>	<int>
## 1	Afghanistan	1999	cases	745
## 2	Afghanistan	1999	population	19987071
## 3	Afghanistan	2000	cases	2666
## 4	Afghanistan	2000	population	20595360
## 5	Brazil	1999	cases	37737
## 6	Brazil	1999	population	172006362
## 7	Brazil	2000	cases	80488
## 8	Brazil	2000	population	174504898
## 9	China	1999	cases	212258
## 10	China	1999	population	1272915272
## 11	China	2000	cases	213766
## 12	China	2000	population	1280428583

table3

## # A tibble: 6 x 3

## country year rate

## \* <chr> <int> <chr>

## 1 Afghanistan 1999 745/19987071

## 2 Afghanistan 2000 2666/20595360

## 3 Brazil 1999 37737/172006362

## 4 Brazil 2000 80488/174504898

## 5 China 1999 212258/1272915272

## 6 China 2000 213766/1280428583

table4a

```
## # A tibble: 3 x 3
##   country    `1999`    `2000`
## * <chr>      <int>    <int>
## 1 Afghanistan     745     2666
## 2 Brazil        37737    80488
## 3 China         212258   213766
```

table4b

```
## # A tibble: 3 x 3
##   country    `1999`    `2000`
## * <chr>      <int>    <int>
## 1 Afghanistan 19987071 20595360
## 2 Brazil     172006362 174504898
## 3 China     1272915272 1280428583
```

# Formatos "ancho" y "largo"

wide

id	x	y	z
1	a	c	e
2	b	d	f

long

id	key	val
1	x	a
2	x	b
1	y	c
2	y	d
1	z	e
2	z	f

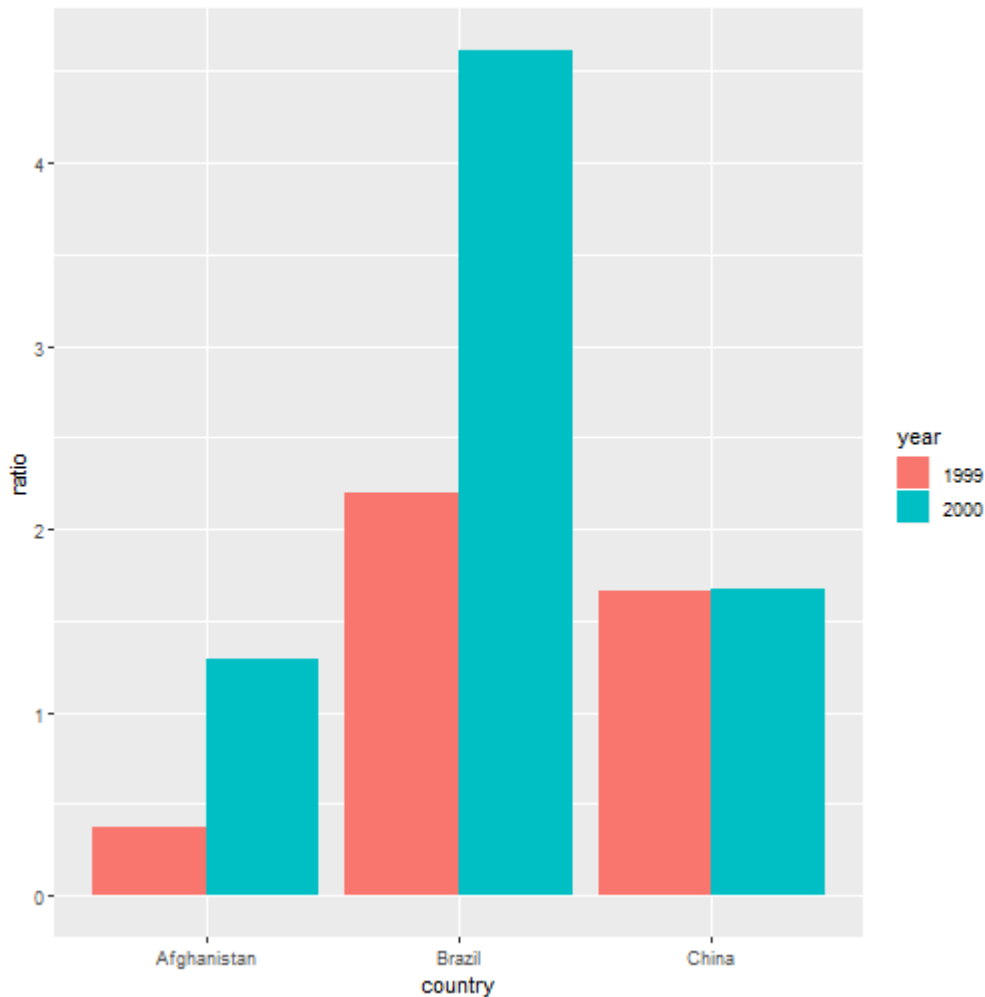
# Operaciones con datos ordenados

```
table1 %>%  
  mutate(ratio = cases / population * 10000)  
## # A tibble: 6 x 5  
##   country      year  cases population ratio  
##   <chr>      <int> <int>      <int> <dbl>  
## 1 Afghanistan 1999     745   19987071 0.373  
## 2 Afghanistan 2000    2666   20595360 1.29  
## 3 Brazil      1999   37737   172006362 2.19  
## 4 Brazil      2000   80488   174504898 4.61  
## 5 China       1999  212258  1272915272 1.67  
## 6 China       2000  213766  1280428583 1.67
```



```
table1 %>%  
  group_by(year) %>%  
  summarize(total = sum(cases))  
## # A tibble: 2 x 2  
##   year total  
##   <int> <int>  
## 1  1999 250740  
## 2  2000 296920
```

```
table1 %>%  
  mutate(ratio = cases / population * 10000,  
         year = as.character(year)) %>%  
  ggplot(mapping = aes(x = country, y = ratio, fill = year)) +  
    geom_bar(stat = "identity", position = "dodge")
```



# tidyr 1.0

- Desde la versión 1.0 de tidyr, se han creado versiones más potentes de las antiguas `spread` y `gather`
- En la siguiente tabla podemos ver la equivalencia:

<b>pandas</b>	<b>tidyr &lt;1.0</b>	<b>tidyr 1.0</b>	<b>data.table</b>	<b>reshape2</b>
pivot	spread	pivot_wider	dcast	cast
melt	gather	pivot_longer	melt	melt

# pivot\_wider

```
head(table2)
## # A tibble: 6 x 4
##   country      year type      count
##   <chr>      <int> <chr>    <int>
## 1 Afghanistan 1999 cases      745
## 2 Afghanistan 1999 population 19987071
## 3 Afghanistan 2000 cases      2666
## 4 Afghanistan 2000 population 20595360
## 5 Brazil      1999 cases      37737
## 6 Brazil      1999 population 172006362
```

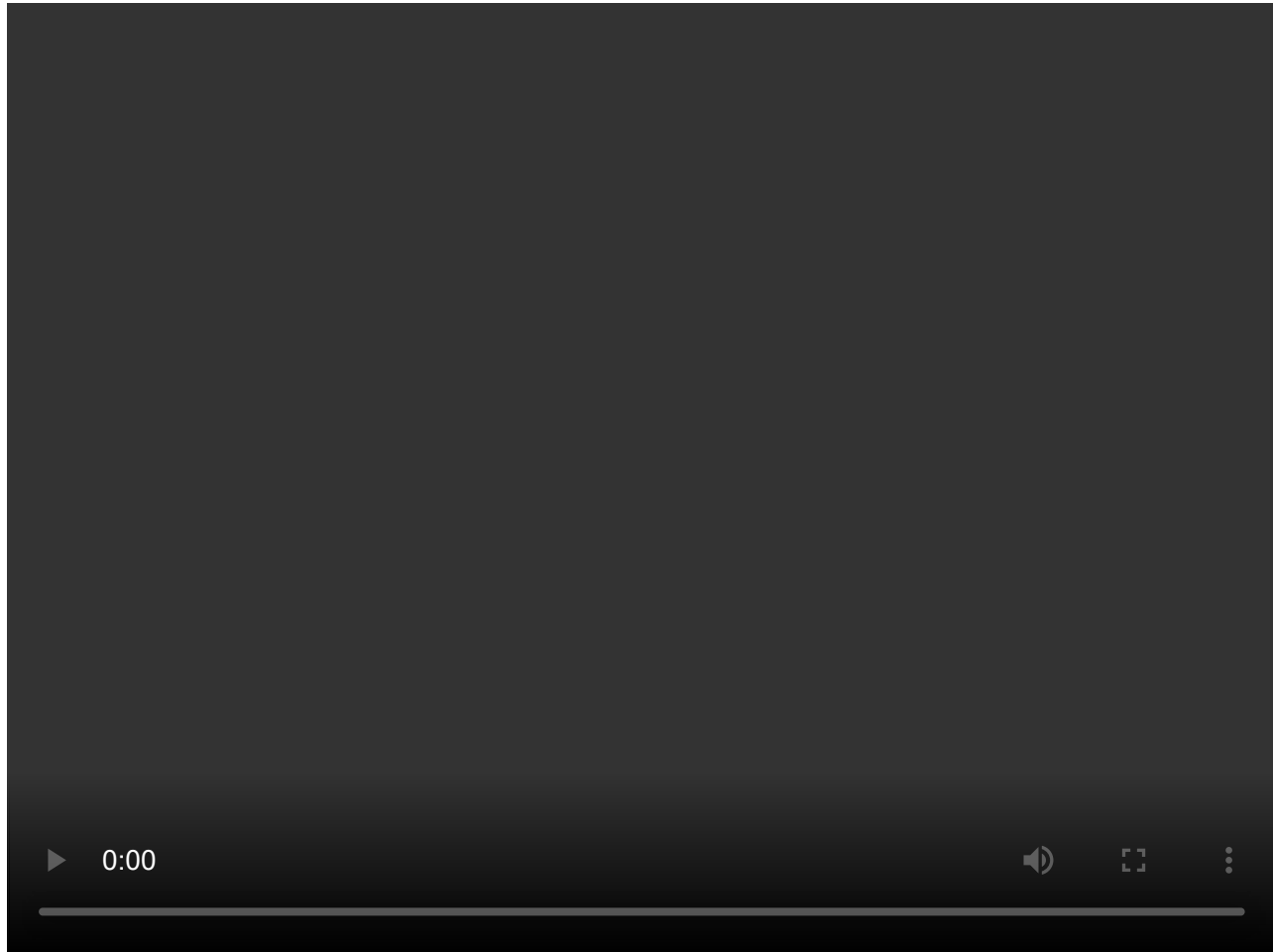
```
pivot_wider(table2, names_from = type, values_from = count)
## # A tibble: 6 x 4
##   country      year cases population
##   <chr>      <int> <int>    <int>
## 1 Afghanistan 1999     745  19987071
## 2 Afghanistan 2000    2666  20595360
## 3 Brazil      1999   37737  172006362
## 4 Brazil      2000   80488  174504898
## 5 China       1999  212258 1272915272
## 6 China       2000  213766 1280428583
```

# pivot\_longer

```
table4a
## # A tibble: 3 x 3
##   country    `1999`    `2000`
##   <chr>      <int>    <int>
## 1 Afghanistan     745     2666
## 2 Brazil          37737    80488
## 3 China           212258   213766
```

```
pivot_longer(table4a, names_to = "year", values_to = "cases", -country)
## # A tibble: 6 x 3
##   country    year    cases
##   <chr>      <chr>    <int>
## 1 Afghanistan 1999       745
## 2 Afghanistan 2000      2666
## 3 Brazil      1999    37737
## 4 Brazil      2000    80488
## 5 China       1999   212258
## 6 China       2000   213766
```

# Ejemplo



# separate

```
table3
## # A tibble: 6 x 3
##   country      year rate
##   <chr>      <int> <chr>
## 1 Afghanistan 1999 745/19987071
## 2 Afghanistan 2000 2666/20595360
## 3 Brazil      1999 37737/172006362
## 4 Brazil      2000 80488/174504898
## 5 China       1999 212258/1272915272
## 6 China       2000 213766/1280428583
```

```
separate(table3, rate, into = c("cases", "population"), sep = "/")
## # A tibble: 6 x 4
##   country      year cases population
##   <chr>      <int> <chr>      <chr>
## 1 Afghanistan 1999 745      19987071
## 2 Afghanistan 2000 2666      20595360
## 3 Brazil      1999 37737     172006362
## 4 Brazil      2000 80488     174504898
## 5 China       1999 212258    1272915272
## 6 China       2000 213766    1280428583
```

- Por defecto `separate()` mantiene el tipo de la columna en las nuevas

```
separate(table3, rate, into = c("cases", "population"), sep = "/", convert = TRUE)
## # A tibble: 6 x 4
##   country      year  cases population
##   <chr>      <int> <int>      <int>
## 1 Afghanistan 1999     745    19987071
## 2 Afghanistan 2000    2666    20595360
## 3 Brazil      1999   37737   172006362
## 4 Brazil      2000   80488   174504898
## 5 China       1999  212258  1272915272
## 6 China       2000  213766  1280428583
```



# unite

```
unite(mpg, make, manufacturer, model, sep = " ")
```

```
## # A tibble: 234 x 10
```

```
##   make      displ  year   cyl trans      drv   cty   hwy fl   class
##   <chr>    <dbl> <int> <int> <chr>    <chr> <int> <int> <chr> <chr>
## 1 audi a4      1.8  1999     4 auto(l5) f       18    29 p    compact
## 2 audi a4      1.8  1999     4 manual(m5) f       21    29 p    compact
## 3 audi a4       2    2008     4 manual(m6) f       20    31 p    compact
## 4 audi a4       2    2008     4 auto(av) f       21    30 p    compact
## 5 audi a4      2.8  1999     6 auto(l5) f       16    26 p    compact
## 6 audi a4      2.8  1999     6 manual(m5) f       18    26 p    compact
## 7 audi a4      3.1  2008     6 auto(av) f       18    27 p    compact
## 8 audi a4 quattro 1.8  1999     4 manual(m5) 4       18    26 p    compact
## 9 audi a4 quattro 1.8  1999     4 auto(l5) 4       16    25 p    compact
## 10 audi a4 quattro 2    2008     4 manual(m6) 4       20    28 p    compact
## # ... with 224 more rows
```

# Otras funciones

tidyr también tiene otras funciones útiles para trabajar con NA s:

- `drop_na()` , elimina filas que tengan algún NA
- `fill()` , completa NA s con el valor anterior
- `replace_na()` , reemplaza NA s por un valor