# Introdução ao R

Willber Nascimento

2022-06-23

# Aula 3

## Importação de dados no R

O R possui suporte nativo ou por meio de pacotes a muitos formatos de arquivos de dados. Vamos mostrar como importar os mais comuns.

#### CSV

Um arquivo .csv é um arquivo de texto que pode ser lido por qualquer editor de texto. Normalmente ele é padronizado de modo a usar algum caractere específico (tal como ,, ;, tab e outros) para separar as colunas (Variaáveis) do banco de dados. Para carregar esse tipo de arquivo, você pode usar a função read.csv do R

Observe o padrão para ler um arquivo do tipo '.csv'.

### Transformar estrutura

Os dados podem ser estruturados na forma longa ou forma larga. Na forma longa, cada caso é uma nova observação e cada coluna uma unica característica - nenhuma outra coluna apresenta a mesma característica (seja por ano, sexo, região, etc). No formato largo, isso é possível. Isto é, há várias colunas para a mesma característica sendo uma variação o tempo ou outra categoria. Veja um exemplo https://www.statology.org/long-vs-wide-data/.

Vamos importar o banco de dados homicidios\_homens\_mulheres.csv.

```
cod nome periodo homens mulheres
##
## 1
      12
            AC
                   2010
                             146
                                        19
##
  2
      27
            AL
                   2010
                            1950
                                       137
  3
                   2010
                            1017
                                        65
##
      13
            AM
##
  4
      16
            AP
                   2010
                            244
                                        16
## 5
      29
                   2010
                           5398
                                       438
            BA
      23
## 6
            CE
                   2010
                           2515
                                       173
```

Note que a coluna homens e a coluna mulheres trata-se da mesma informação (Homicídios) em duas colunas que indicam o sexo. O ideal, para muitas análises, é que houvesse uma coluna sexo e uma coluna homicidios separadamente <sup>1</sup>. Logo, precisamos transformar essa estrutura (transpor). Para isso vamos usar um pacote chamado reshape2](https://www.rdocumentation.org/packages/reshape2/versions/1.4.4). Para isso, instale e o carregue na sessão.

```
install.packages('reshape2')
library(reshape2)
```

Agora, podemos usar a função melt para transformar dados de um formato largo (wide) para um formato longo. E podemos usar a função dcast para fazer o contrário, transformar de um formato longo para um largo.

```
melt(homicidios, id.vars = c('cod', 'nome', 'periodo'))
```

```
##
       cod nome periodo variable value
## 1
        12
             AC
                    2010
                                       146
                            homens
## 2
        27
             AL
                    2010
                            homens
                                      1950
## 3
                    2010
                                      1017
        13
             ΑM
                            homens
##
   4
        16
             ΑP
                    2010
                            homens
                                       244
##
  5
        29
             ΒA
                    2010
                            homens
                                      5398
## 6
        23
             CE
                    2010
                                      2515
                            homens
## 7
        53
             DF
                    2010
                            homens
                                       720
## 8
        32
             ES
                    2010
                            homens
                                      1618
## 9
        52
             GO
                    2010
                            homens
                                      1795
                    2010
## 10
        21
             MA
                            homens
                                      1402
##
        31
             MG
                    2010
   11
                            homens
                                      3236
##
  12
        50
             MS
                    2010
                            homens
                                       579
## 13
        51
             MT
                    2010
                                       890
                            homens
## 14
        15
             PA
                    2010
                            homens
                                      3286
## 15
        25
             PB
                    2010
                            homens
                                      1336
## 16
        26
             PΕ
                    2010
                            homens
                                      3226
        22
##
  17
             PΙ
                    2010
                            homens
                                       371
                    2010
##
  18
        41
             PR
                            homens
                                      3248
##
   19
        33
             RJ
                    2010
                            homens
                                      5310
##
   20
        24
             RN
                    2010
                            homens
                                       739
##
  21
        11
             RO
                    2010
                            homens
                                       508
## 22
        14
             RR
                    2010
                            homens
                                       110
##
  23
        43
             RS
                    2010
                                      1856
                            homens
##
   24
        42
             SC
                                       712
                    2010
                            homens
##
  25
        28
             SE
                    2010
                                       633
                            homens
##
  26
        35
             SP
                    2010
                            homens
                                      5355
## 27
        17
             TO
                    2010
                            homens
                                       293
```

 $<sup>^1\</sup>mathrm{Voc\hat{e}}$ pode ter uma boa explicação no capítulo 12 do R<br/> For Data Science

```
## 28
        12
             AC
                    2010 mulheres
                                        19
        27
## 29
             AL
                    2010 mulheres
                                      137
                    2010 mulheres
##
   30
        13
             AM
                                       65
                    2010 mulheres
##
   31
        16
             ΑP
                                       16
##
   32
        29
             BA
                    2010 mulheres
                                      438
        23
##
   33
             CE
                    2010 mulheres
                                      173
##
   34
        53
             DF
                    2010 mulheres
                                       66
##
   35
        32
             ES
                    2010 mulheres
                                      174
##
   36
        52
             GO
                    2010 mulheres
                                      182
##
   37
        21
             MA
                    2010 mulheres
                                      117
##
   38
        31
             MG
                    2010 mulheres
                                      409
##
   39
        50
             MS
                    2010 mulheres
                                       76
##
   40
        51
             MT
                    2010 mulheres
                                       80
                    2010 mulheres
##
   41
        15
             PA
                                      231
                    2010 mulheres
## 42
        25
             PΒ
                                      119
##
   43
        26
             PΕ
                    2010 mulheres
                                      247
        22
             ΡI
##
   44
                    2010 mulheres
                                       40
##
   45
        41
             PR
                    2010 mulheres
                                      338
                    2010 mulheres
##
   46
        33
                                      339
             RJ
##
   47
        24
             RN
                    2010 mulheres
                                       71
##
   48
        11
             RO
                    2010 mulheres
                                       37
  49
        14
                    2010 mulheres
##
             RR
                                       11
## 50
        43
             RS
                    2010 mulheres
                                      227
                    2010 mulheres
##
  51
        42
             SC
                                      110
##
  52
        28
             SE
                    2010 mulheres
                                       43
   53
        35
             SP
                    2010 mulheres
                                      678
## 54
        17
             T0
                    2010 mulheres
                                       34
```

Agora temos um banco de dados onde cada observação representa uma UF e um Sexo. Veja que passamos um conjunto de variáveis como variáveis de ID (id.vars). Por padrão fazemos isso para garantir que essas variáveis não sejam transformadas também, já que elas são as unidades de análise. O padrão da função melt é usar as variáveis que sobraram e são caracteres como IDs, mas nem sempre isso será o desejado, por isso opte por expressar esses parâmetros.

Note que por padrão a função nomeia a variável categórica (de grupo) de variable e o resultado numérico de value, mas podemos alterar esse comportamento passando outros parâmetros.

```
##
     cod nome periodo
                           sexo homicidios
## 1
      12
            AC
                   2010 homens
                                        146
## 2
      27
            AL
                   2010 homens
                                       1950
  3
      13
            AM
                   2010 homens
                                       1017
                   2010 homens
                                        244
##
   4
      16
            AP
   5
      29
                                       5398
##
            BA
                   2010 homens
## 6
      23
            CE
                   2010 homens
                                       2515
```

Agora que aprendemos a transpor o para formato longo, podemos fazer a operação inversa e transformar para o formato largo. Para isso usaremos a função dcast. Diferente de melt deveremos usar uma notação de fórmula

```
df_largo <- dcast(df_longo, formula = cod + nome + periodo ~ sexo, value.var = 'homicidios')
head(df_largo)</pre>
```

```
##
     cod nome periodo homens mulheres
## 1
      11
            RO
                  2010
                           508
## 2
                   2010
      12
            AC
                           146
                                       19
## 3
      13
            AM
                   2010
                           1017
                                       65
## 4
      14
            RR
                   2010
                                       11
                            110
## 5
      15
            PA
                   2010
                           3286
                                      231
                   2010
## 6
      16
            AΡ
                           244
                                       16
```

Todas variáveis de ID precisam estar à direta do acento til (~) e aquelas que irão se transformar em colunas ficaram após o til (~). Precisamos indicar no parâmetro value.var a variável que será distribuida nas novas colunas, isto é, a variável que detem os valores. No nosso exemplo, as novas colunas serão o sexo e os valores será homicidios.

### Merge de Banco de dados

Frequentemente precisamos criar um banco de dados juntando informações que estão em outros bancos de dados. Você já aprendeu a usar rbind e cbindpara adicionar novas linhas e colunas, mas elas levam em conta a ordem das informações e o tamanho do banco de dados para fazer a operação corretamente. O R conta com a função merge que é muito útil para fazer esse tipo de manipulação juntando dados baseados em variáveis de ID - isto é, não é necessário ordernar os dados em uma ordem específica, por exemplo.

Vamos ver na prática. Nossa missão é adicionar a população de cada um dos estados no nosso banco de dados. Carregue o banco de dados população.xlsx. Primeiro você vai precisar carregar o pacote readxl na sua sessão.

```
install.packages('readxl')
library(readxl)
```

Agora podemos importar o banco de dados.

```
populacao <- read_excel('../dados/populacao.xlsx')
head(populacao)</pre>
```

```
## # A tibble: 6 x 2
     SiglaUF 'População total 2010'
##
##
     <chr>
                                <dbl>
## 1 AC
                               733559
## 2 AL
                              3120494
## 3 AP
                               669526
## 4 AM
                              3483985
## 5 BA
                             14016906
                              8452381
## 6 CE
```

Para fazer um *merge* precisamos que os dois bancos de dados possuam uma mesma chave, ou ID. Isto é, é necessário que há uma variável de identificação comum aos bancos. No nosso caso, essa chave é a UF. Contudo, note que elas possuem nomes diferentes. No banco df\_largo ela é nome, enquanto no banco população ela é SiglaUF. Vamos alterar o nome em um deles para torná-los iguais.

```
names(df_largo)[2] <- 'SiglaUF'

df <- merge(df_largo, populacao, by='SiglaUF')
head(df)</pre>
```

```
##
     SiglaUF cod periodo homens mulheres População total 2010
## 1
          AC
              12
                     2010
                              146
                                        19
                                                           733559
## 2
          AL
              27
                     2010
                             1950
                                       137
                                                          3120494
## 3
                     2010
                             1017
                                        65
          AM 13
                                                          3483985
          AP
              16
                     2010
                              244
                                        16
                                                           669526
              29
                     2010
                             5398
                                       438
                                                         14016906
## 5
          BA
## 6
          CE
              23
                     2010
                             2515
                                       173
                                                          8452381
```

O que o merge faz é linkar os dados baseados na variável de ID assinalada. O primeiro passo é passar os dois bancos de dados que serão juntados. Note que a ordem pode fazer diferença, então saiba que o primeiro será x e o segundo y. Use o argumento by para indicar a chave de identificação. Tome cuidado pois o R diferencia maiúsculas de minúsculas, portanto, "PE" é diferente de "Pe". Isso isso ocorrer, o R irá perder essa informação.

Você não precisaria alterar o nome das variáveis no banco de dados, a função merge possui alternativas para isso usando by.x e by.y.

Neste caso, atente-se para a posição do banco de dados. Nesse exemplo, df\_largo está na posição do arumnento x. Logo, by.x buscará a variável indicada para esse banco. É comum trocarmos essas posições quando estamos aprendendo, então fique atento.

Vamos aproveitar e remover os espaços do nome da variável População total 2010 para facilitar sua utilização. Para isso, podemos usar uma função de substituição de strings, gsub. Embora não pareça necessário aqui, quando usarmos bancos reais haveram muito mais variáveis o que aumenta o trabalho de renomeá-las. Com o gsub podemos remover os espaços (ou qualquer outro caractere) de todas ao mesmo tempo.

```
names(df) <- gsub(' ', '', names(df))
names(df)</pre>
```

```
## [1] "SiglaUF" "cod" "periodo" "## [4] "homens" "mulheres" "Populaçãototal2010"
```

#### Exportando os dados

Finalmente, se tudo está pronto podemos exportar os dados para nosso computador. Existem múltiplas opções. Por agora, basta fazer o simples.

```
write.csv(df, 'meudf.csv')
```

# Agregação de dados

É muito comum criarmos agregações dos nossos dados, sendo recorrente a soma, média, desvio padrão e outros. No R base podemos fazer isso usando a função aggregate, mas existem centenas de outras disponíveis em outros pacotes <sup>2</sup>

Vamos trabalhar um pouco. (1) Calcule a média de homicídios para homens e para mulheres e (2) calcule o total de homicidios no Brasil.

Esse tipo de tarefa fica muito mais fácil quando o banco está no formato longo. Imagine se você tivesse ao invés do sexo, os anos desde 1990, ou mesmo a escolaridade, ou blocos econômicos? O numéro de categorias seria mais elevado.

Para essa atividade vamos usar o banco df, mas no formato longo. Primeiro, irei alterar o nome da variável do contingente populacional para facilitar a manipulação e em seguida usar o melt para transpor esses dados.

```
##
     cod SiglaUF periodo população
                                       sexo homicidios
## 1
                     2010
     12
              AC
                             733559 homens
## 2
      27
                     2010
                            3120494 homens
              AL
                                                  1950
## 3 13
              MA
                     2010
                            3483985 homens
                                                  1017
## 4
                                                   244
     16
              AP
                     2010
                             669526 homens
## 5
      29
              BA
                     2010
                           14016906 homens
                                                  5398
## 6
              CE
                     2010
                            8452381 homens
                                                  2515
```

VOcê já viu isso antes, o diferente é que indicamos população também como um ID. Se você prestar bem atenção, vai notar que o melt vai repetir o mesmo valor da população para um estado espefíco para cada um dos grupos da variável sexo.

Vamos calcular a média para homens e mulheres no Brasil.

```
## 2 mulheres 4477
```

O desvio padrão

 $<sup>^{2}</sup>$ Aqui destacam-se as funções do pacote data.table e dplyr que ainda veremos mais adiante.

```
aggregate(df$homicidios,by = list(df$sexo), FUN = 'sd')
```

```
## Group.1 x
## 1 homens 1629.2114
## 2 mulheres 158.8514
```

É possível agregar múltiplas colunas numéricas. Uma forma comum de fazer isso é selecionando as colunas usando a notação de colchetes.

```
aggregate(df[, c('homicidios','populacao')],by = list(df$sexo), FUN = 'mean')

## Group.1 homicidios populacao
## 1 homens 1796.0370 7065030
## 2 mulheres 165.8148 7065030
```

Finalmente, é possível usar a notação de fórmulas com o aggregate.

```
aggregate(homicidios ~ sexo, data =df, mean)

## sexo homicidios
## 1 homens 1796.0370
## 2 mulheres 165.8148
```

Ao usar fórmulas é necessário passa-la como primeiro argumento e indicar o banco de dados. Como uma fórmula você pode adicionar mais variáveis de grupo usando o sinal de adição (+) do lado direito da fórmula . Para as variáveis numéricas é necessário usar o cbind para combiná-las.

```
aggregate(cbind(homicidios, populacao) ~ sexo, data =df, mean)

## sexo homicidios populacao
## 1 homens 1796.0370 7065030
## 2 mulheres 165.8148 7065030
```

#### Exercícios

- 1. Importe o banco de dados regiao.csv e faça o merge dele com o banco de dados df que acabamos de criar.
  - 1.1. (desafio) Formate os códigos da variável Regiao para que cada um represente uma sigla. A ordem vai de 1 a 5, sendo as regiões N, NE, CO, SE e S respectivamente.
  - 1.2. Calcule a média de homicídios por sexo e região. Onde morrem mais mulheres em média?
  - 1.3. Calcule a soma de homicídios por sexo e região. Onde o absoluto de mulheres é maior?
- 2. Crie um bando de dados de homicídios e analfabetismo por estados do Brasil. Para criar o banco de dados dados\_homicidios, você deve usar dois bancos de dados disponíveis, analfabetos\_15\_anosOuMais\_cadunico.csv e taxa\_homicidios.csv. O resultado final (dados\_homicidios) deveria ser banco de dados semelhante ao apresentado abaixo.

# head(dados\_homicidios)

##		sigla_uf	ano	uf	${\tt taxa\_homicidio}$	${\tt analfabetos15ouMais}$	Regiao
##	1	AC	2014	Acre	29.62	16.14	N
##	2	AC	2015	Acre	27.50	15.84	N
##	3	AC	2016	Acre	44.94	15.37	N
##	4	AC	2017	Acre	62.68	15.62	N
##	5	AL	2014	Alagoas	62.86	18.59	NE
##	6	AL	2015	Alagoas	52.29	18.33	NE

# tail(dados\_homicidios)

##		sigla_uf	ano	uf	taxa_homicidio	${\tt analfabetos15ouMais}$	Regiao
##	103	SP	2016	S\xc6o Paulo	10.81	6.20	SE
##	104	SP	2017	S\xc6o Paulo	10.34	6.96	SE
##	105	TO	2014	Tocantins	24.99	10.48	N
##	106	TO	2015	Tocantins	32.41	10.15	N
##	107	TO	2016	Tocantins	37.25	9.91	N
##	108	TO	2017	Tocantins	35.80	10.71	N

- 3. Use o banco de dados  ${\tt dados\_homicidios}$  e calcule (1) a média e (2) o desvio padrão da taxa de homícidios por ano e região.
  - 3.1. Qual a região com maior média?
  - 3.2. Qual a região com o maior desvio padrão?