# Jointure de tables avec {dplyr}

## Marie Vaugoyeau

## 25 June 2024

## Table of contents

1	Les	données	2
	1.1	Import des packages	2
	1.2	Température quotidienne	2
	1.3		2
2	Con	caténation de tables	3
	2.1	Pourquoi?	3
	2.2	Problème	3
	2.3	Différents types de jointures	3
3	Pré	paration des données en amont	7
	3.1	Identification de la clé de jointure	7
	3.2	Même type d'objets	
	3.3	Présence de doublons	
	3.4	Présence de valeurs manquantes	9
4	Join	nture total avec full_join()	10
	4.1	Réalisation de la jointure	10
	4.2	Vérification de la table crée	10
	4.3	Recherche des NA	10
	4.4		11
5	Join	nture interne avec inner_join()	12
	5.1	Création de la jointure la plus stricte	12
	5.2	Vérification de la jointure interne	

#### 1 Les données

#### 1.1 Import des packages

```
library(tidyverse)
```

#### 1.2 Température quotidienne

Les données sont les températures quotidiennes départementales

```
# import des données
temperature <- read_delim("</pre>
", delim = ";")
# ajout mois et année
temperature <- read_delim("https://www.data.gouv.fr/fr/datasets/r/dd0df06a-85f2-4621-8b8b-5ad
 mutate(
   mois = month(date_obs),
    annee = year(date_obs)
# calcul des valeurs mensuelles
temperature <- read_delim("https://www.data.gouv.fr/fr/datasets/r/dd0df06a-85f2-4621-8b8b-5a
 mutate(
   mois = month(date_obs),
   annee = year(date_obs)
  group_by(departement, mois, annee) |>
  summarise(
   tmin = min(tmin, na.rm = TRUE),
   tmax = max(tmax, na.rm = TRUE),
   tmoy = mean(tmoy, na.rm = TRUE)
  ) |>
  ungroup()
```

#### 1.3 Densité de population par départements

Ainsi que les données de densités par départements.

```
download.file("https://www.insee.fr/fr/statistiques/fichier/6683035/ensemble.zip", destfile = unzip("data_raw/insee.zip",exdir = "data_raw")
info_departement <- read_delim("data_raw/donnees_departements.csv", delim =";")
file.remove("data_raw/insee.zip")</pre>
```

[1] TRUE

## 2 Concaténation de tables

#### 2.1 Pourquoi?

Pour coupler des informations présentes dans différentes tables pour explorer le lien, par exemple les variations de températures en fonction de la densité de population.

#### 2.2 Problème

Pour que les jointures se passent bien, il faut que les informations présentes dans une table correspondent à celles présentes dans l'autre!

### 2.3 Différents types de jointures

Prenons deux tables :

```
(A <- tibble(
  id = letters[1:3],
  w = c(5, 9, 7),
  x= c(1, 4, 8)
))</pre>
```

```
(B <- tibble(
  id = letters[c(1, 2, 4)],
  y = c(4, 7, 6),
  z = c(2, 8, 6)
  )
)
```

On veut avoir les informations w, x, y, z pour tous les individus -> **jointure totale** avec full\_join() de {dplyr}

#### full\_join(A, B)

```
# A tibble: 4 x 5
             W
                    X
                          У
  <chr> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
             5
                          4
1 a
                    1
                                 2
2 b
             9
                    4
                          7
                                 8
3 с
             7
                    8
                         NA
                                NA
4 d
                                 6
            NA
                   NA
                          6
```

On veut que les lignes des individus présents dans les deux tableaux -> **jointure interne** avec inner\_join() de {dplyr}

```
inner_join(A, B)
```

On veut toutes les caractéristiques disponibles pour les individus d'une des deux tables -> jointure à gauche ou à droite avec left\_join() et right\_join() de {dplyr}. Le sens de la jointure a une influence dans l'ordre des tables mais fait la même chose si on inverse l'ordre, seules les colonnes ne seront pas dans le même ordre.

### Pour réorganiser les colonnes

Il est possible d'utiliser la fonction relocate() du package {dplyr}.

#### left\_join(A, B)

```
# A tibble: 3 x 5
  id
            W
                   Х
  <chr> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
1 a
            5
                   1
                         4
            9
                         7
2 b
                   4
                                8
3 с
            7
                   8
                        NA
                               NA
```

#### right\_join(B, A)

```
# A tibble: 3 x 5
  id
             У
  <chr> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
1 a
             4
                    2
                           5
             7
2 b
                    8
                           9
                                  4
3 c
            NA
                   NA
                           7
                                  8
```

```
# réorganisation des colonnes
right_join(B, A) |>
relocate(id, letters[23:26])
```

```
# A tibble: 3 x 5
 id
            W
                         У
 <chr> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
            5
                  1
                         4
                         7
2 b
            9
                  4
                               8
3 c
            7
                  8
                        NΑ
                              NA
```

#### left\_join(B, A)

```
# A tibble: 3 x 5
 id
          У
                  Z
 <chr> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
            4
                  2
                        5
            7
2 b
                  8
                        9
                              4
3 d
            6
                  6
                       NA
                             NA
```

```
# réorganisation des colonnes
left_join(B, A) |>
relocate(letters[23:26], .after = id)
```

```
# A tibble: 3 x 5
             W
                    х
  <chr> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
             5
                           4
1 a
                    1
                                  2
2 b
             9
                    4
                           7
                                  8
3 d
            NA
                   NA
                           6
                                  6
```

#### right\_join(A, B)

```
# A tibble: 3 x 5
            W
                   х
                         у
  <chr> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
1 a
            5
                   1
                         4
2 b
            9
                   4
                         7
                                8
3 d
           NA
                  NA
                         6
                                6
```

On veut les individus qui ne sont pas présent dans l'autre table -> anti-jointure avec anti\_join() de {dplyr}.

L'ordre à son importance, ce sont les individus de la première table qui ne sont pas présent dans la deuxième qui sortent.

#### anti\_join(A, B)

#### anti\_join(B, A)

## 3 Préparation des données en amont

#### 3.1 Identification de la clé de jointure

Si pas défaut les fonctions prennent comme clé de jointure les colonnes qui ont le même nom, ce n'est pas nécessairement ce que l'on veut obtenir.

La clé peut être basé sur une ou plusieurs colonnes.

#### glimpse(info\_departement)

```
Rows: 100
Columns: 9
$ CODREG <chr> "84", "32", "84", "93", "93", "93", "84", "44", "76", "44", "76~
$ REG
         <chr> "Auvergne-Rhône-Alpes", "Hauts-de-France", "Auvergne-Rhône-Alpe~
$ CODDEP <chr> "01", "02", "03", "04", "05", "06", "07", "08", "09", "10", "11~
$ DEP
         <chr> "Ain", "Aisne", "Allier", "Alpes-de-Haute-Provence", "Hautes-Al~
$ NBARR
        <dbl> 4, 5, 3, 4, 2, 2, 3, 4, 3, 3, 3, 3, 4, 4, 3, 3, 5, 3, 3, 3, 4, ~
$ NBCAN
        <dbl> 23, 21, 19, 15, 15, 27, 17, 19, 13, 17, 19, 23, 29, 25, 15, 19,~
        <dbl> 393, 799, 317, 198, 162, 163, 335, 449, 327, 431, 433, 285, 119~
$ NBCOM
         <dbl> 657856, 529374, 335628, 165451, 140605, 1097410, 329325, 269701~
$ PMUN
         <dbl> 673801, 541176, 344455, 170060, 144981, 1111390, 338147, 275801~
$ PTOT
```

#### glimpse(temperature)

```
Rows: 7,488

Columns: 6

$ departement <chr> "Ain", "Ain",
```

```
{\rm Ici}: {\tt DEP} == {\tt departement}
```

## 3.2 Même type d'objets

Les données doivent-être de même type donc la vérification de la classe des clés est indispensable.

```
class(info_departement$DEP) == class(temperature$departement)
```

[1] TRUE

#### 3.3 Présence de doublons

La détection des doublons se fait facilement grâce à la fonction count() de {dplyr}.

```
info_departement |>
  count(DEP) |>
  arrange(n)
```

```
# A tibble: 100 x 2
  DEP
   <chr>
                            <int>
1 Ain
                                1
2 Aisne
                                1
3 Allier
                                1
4 Alpes-Maritimes
                                1
5 Alpes-de-Haute-Provence
                                1
6 Ardennes
                                1
7 Ardèche
                                1
8 Ariège
                                1
9 Aube
                                1
10 Aude
                                1
# i 90 more rows
```

```
temperature |>
  count(departement) |>
  filter(n != 77)
```

```
# A tibble: 96 x 2
   departement
                                n
   <chr>
                            <int>
 1 Ain
                               78
2 Aisne
                               78
3 Allier
                               78
4 Alpes-Maritimes
                               78
5 Alpes-de-Haute-Provence
                               78
6 Ardennes
                               78
7 Ardèche
                               78
                               78
8 Ariège
9 Aube
                               78
10 Aude
                               78
# i 86 more rows
```

#### 3.4 Présence de valeurs manquantes

L'utilisation conjuguée de la fonction is.na() du package {base} dans la fonction filter() de {dplyr} permet de trier facilement les lignes avec des valeurs manquantes.

```
info_departement |>
  filter(is.na(DEP))

# A tibble: 0 x 9
# i 9 variables: CODREG <chr>, REG <chr>, CODDEP <chr>, DEP <chr>, NBARR <dbl>,
  NBCAN <dbl>, NBCOM <dbl>, PMUN <dbl>, PTOT <dbl>

temperature |>
  filter(is.na(departement))

# A tibble: 0 x 6
# i 6 variables: departement <chr>, mois <dbl>, annee <dbl>, tmin <dbl>,
# tmax <dbl>, tmoy <dbl>
```

Ce n'est pas nécessairement un problème d'avoir des doublons ou des valeurs manquantes mais il faut que cela correspondent à ce que l'on souhaite faire.

## 4 Jointure total avec full\_join()

## 4.1 Réalisation de la jointure

```
jointure_total <- full_join(
  info_departement,
  temperature,
  by = join_by(DEP == departement)
)</pre>
```

#### 4.2 Vérification de la table crée

Calcul de la taille attendue

```
dim(info_departement)

[1] 100 9

dim(temperature)

[1] 7488 6

# calcul du nombre de colonnes attendue
ncol(info_departement) + ncol(temperature) - 1 == ncol(jointure_total)

[1] TRUE

# vérification du nombre de lignes
nrow(temperature) == nrow(jointure_total)
```

[1] FALSE

## 4.3 Recherche des NA

#### 4.4 Utilisation de l'anti-jointure

Possibilité d'utiliser l'anti-jointure pour identifier les lignes à problème

```
anti_join(
 info_departement,
 temperature,
 by = join_by(DEP == departement)
# A tibble: 4 x 9
 CODREG REG
                   CODDEP DEP
                                    NBARR NBCAN NBCOM
                                                       PMUN
                                                              PTOT
 <chr> <chr>
                   <chr> <chr>
                                    <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
1 01
        Guadeloupe 971 Guadeloupe
                                        2
                                             21
                                                  32 383559 388727
        Martinique 972 Martinique
2 02
                                        4
                                             NΑ
                                                  34 361225 365734
3 03
        Guyane
                   973
                         Guyane
                                        2 NA
                                                  22 285133 287355
4 04
        La Réunion 974
                         La Réunion
                                             25
                                                  24 863083 872635
anti_join(
 temperature,
 info_departement,
 by = join_by(departement == DEP)
```

```
# A tibble: 0 x 6
# i 6 variables: departement <chr>, mois <dbl>, annee <dbl>, tmin <dbl>,
# tmax <dbl>, tmoy <dbl>
```

## 5 Jointure interne avec inner\_join()

## 5.1 Création de la jointure la plus stricte

```
jointure_interne <- inner_join(
  info_departement,
  temperature,
  by = join_by(DEP == departement)
)

# même résultat avec la jointure à droite
jointure_a_droite <- right_join(
  info_departement,
  temperature,
  by = join_by(DEP == departement)
)

# vérification
identical(jointure_a_droite, jointure_interne)</pre>
```

[1] TRUE

#### 5.2 Vérification de la jointure interne

```
jointure_a_droite |>
  count(DEP) |>
  filter(n != 77)
```

```
# A tibble: 96 x 2
  DEP
                               n
  <chr>
                           <int>
1 Ain
                              78
2 Aisne
                              78
3 Allier
                              78
4 Alpes-Maritimes
                              78
5 Alpes-de-Haute-Provence
                              78
6 Ardennes
                              78
7 Ardèche
                              78
```

78 8 Ariège 9 Aube 78 78 10 Aude # i 86 more rows