# Introduction à ggplot2

Café des doctorants

Lorenzo Gaborini

2019-03-26



#### Contrôles

Appuyer sur **h** ou **?** pour contrôler la présentation.

#### Buts

- R moderne: nouveaux outils
- Introduction au tidyverse
- Familiariser avec la librairie ggplot2
- Extensions
- ggplot2 est énorme : concepts et autonomie !
- Pour informations:
  - Stack Overflow
  - Cheatsheets: <a href="https://www.rstudio.com/resources/cheatsheets/">https://www.rstudio.com/resources/cheatsheets/</a>
  - Documentation: <a href="https://ggplot2.tidyverse.org/reference/">https://ggplot2.tidyverse.org/reference/</a>

## Prérequis

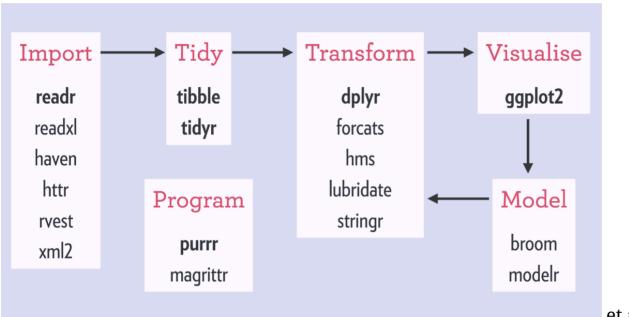
#### Logiciels

- R (nécessaire)
- connaissances de base
- Ressources:
  - R for Data Science: guide au tidyverse
  - o <u>TidyTuesday</u>: a weekly social data project in R
  - o ggplot2 cookbook
- RStudio (conseillé)
  - o interface complète pour écrire, développer et produire
  - o literate programming: R Markdown, articles, présentations, sites web, ...

# R: les bases

### R moderne : le tidyverse

• 🔁 <u>tidyverse</u> : écosystème de packages qui travaillent bien ensemble



et autres...

 Installation et chargement : install.packages("tidyverse") library(tidyverse)

### R moderne : le tidyverse

#### Les plus importants :

- <u>readr</u>: lecture des données de fichiers (conversion en data.frames)
- <u>tidyr</u>: rangement de data.frames
- <a href="mailto:delta.frames">dplyr</a>: manipulation de data.frames:
  - filtrage, transformations, regroupage (voir : plyr, mais mieux !)
- ggplot2 : visualisation de données

Auteur principal: Hadley Wickham (<a href="https://github.com/hadley/">https://github.com/hadley/</a>)

#### Caractéristiques communes

- Le premier paramètre de chaque fonction est un data. frame qui contient l'information
- la valeur de retour est toujours un data.frame (ou tibble)
- fonctions faciles et prévisibles :
   p.ex., read\_csv, mutate, select, summarize, filter, geom\_point, geom\_line
- comportement prévisible : paramètres et valeurs de retour, erreurs, ...
- très bonne documentation : R help, sites Internet, blogs, github

#### Caractéristiques communes : pipe

• le **flux d'informations** est indiqué avec l'opérateur %>% (**pipe**)

```
f(x,y) une fonction
x %>% f(y) est équivalent à f(x,y)
Lecture de gauche à droite!
```

- Clavier (R Studio): par défault
  - ∘ Windows : CTRL + û + M
  - o Mac: \# + \frac{1}{1} + M

#### Caractéristiques communes : données rectangulaires

Dans le tidyverse on travaille avec :

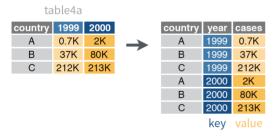
#### données rectangulaires (tidy data)

chaque ligne est une observation, chaque colonne est une variable

tidyr vous aide! (anciennement: reshape2)

gather(data, key, value, ..., na.rm = FALSE, convert = FALSE, factor\_key = FALSE)

gather() moves column names into a **key** column, gathering the column values into a single **value** column.

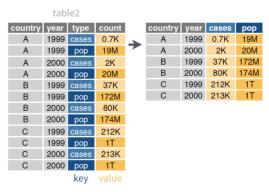


Aussi: separate, unite, ...

documentation!: <u>Data Import cheatsheet</u>

spread(data, key, value, fill = NA, convert = FALSE,
drop = TRUE, sep = NULL)

spread() moves the unique values of a **key** column into the column names, spreading the values of a **value** column across the new columns.



Données sur les vols de New York en 2013 : nycflights13

library(nycflights13)
head(flights, 20)

|                                       |        |         |     |            |                | Search:   |            |                       |  |
|---------------------------------------|--------|---------|-----|------------|----------------|-----------|------------|-----------------------|--|
|                                       | year 👇 | month 🖣 | day | dep_time 👇 | sched_dep_time | dep_delay | arr_time 🔷 | sched_arr_time   arr_ |  |
| 1                                     | 2013   | 1       | 1   | 517        | 515            | 2         | 830        | 819                   |  |
| 2                                     | 2013   | 1       | 1   | 533        | 529            | 4         | 850        | 830                   |  |
| 3                                     | 2013   | 1       | 1   | 542        | 540            | 2         | 923        | 850                   |  |
| 4                                     | 2013   | 1       | 1   | 544        | 545            | -1        | 1004       | 1022                  |  |
| 5                                     | 2013   | 1       | 1   | 554        | 600            | -6        | 812        | 837                   |  |
| 6                                     | 2013   | 1       | 1   | 554        | 558            | -4        | 740        | 728                   |  |
| 7                                     | 2013   | 1       | 1   | 555        | 600            | -5        | 913        | 854                   |  |
| Showing 1 to 7 of 20 entries Previous |        |         |     |            |                |           | revious    | 1 2 3 Next            |  |

Devinez le résultat!

```
df <- flights %>%
   filter(month %in% c(12, 1, 2)) %>%
   group_by(dest) %>%
   summarise(
      count = n(),
      dist = mean(distance, na.rm = TRUE),
      delay = mean(arr_delay, na.rm = TRUE)
) %>%
   filter(count > 20, dest != "HNL")
```

(on a utilisé dplyr: fonctions filter, group\_by, summarise, n et %>%)

#### Voilà:

```
head(df, 10)
## # A tibble: 10 x 4
##
     dest count dist delay
##
     <chr> <int> <dbl> <dbl>
              31 1826 30.3
##
   1 ABQ
   2 ALB 174 143 26.8
##
##
   3 ATL 4126
                 757. 9.14
             521 1515. 13.4
##
   4 AUS
   5 AVL
              31 583 12.1
##
   6 BDL
##
             112
                  116 11.3
   7 BGR
                 378 19.7
##
              56
##
   8 BHM
              58 866 17.5
            1358 759. 16.6
##
   9 BNA
##
  10 BOS
            3586 191. 3.25
```

nycflights13 contient aussi des informations sur les aéroports :

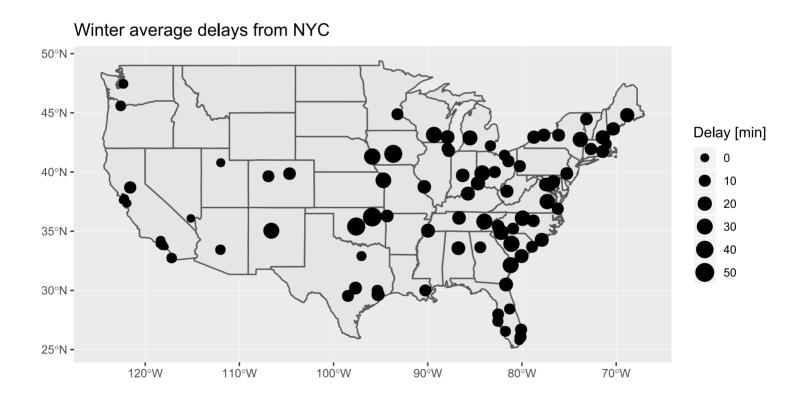
```
head(airports, 5)
## # A tibble: 5 x 8
##
    faa
                                   lat
                                        lon
                                              alt
                                                     tz dst
          name
                                                             tzone
    <chr> <chr>
                                 <dbl> <dbl> <chr> <dbl> <chr> <dbl> <chr>
##
        Lansdowne Airport
                                  41.1 -80.6
                                                     -5 A
                                                             Americ
## 1 04G
                                            1044
          Moton Field Municipal ~
                                                             Americ
## 2 06A
                                  32.5 -85.7 264
                                                     -6 A
## 3 06C
          Schaumburg Regional
                                  42.0 -88.1 801
                                                     -6 A
                                                             Americ
## 4 06N
          Randall Airport
                                  41.4 -74.4
                                              523
                                                     -5 A
                                                             Americ
          Jekyll Island Airport
## 5 09J
                                  31.1 -81.4
                                               11
                                                     -5 A
                                                             Americ
```

Jointures avec dplyr:

```
df airports <- df %>%
   left_join(airports, by = c('dest' = 'faa'))
## # A tibble: 7 x 11
##
    dest count dist delay name
                                      lat
                                            lon
                                                  alt
                                                        tz dst
  <chr> <int> <dbl> <dbl> <chr>
                                    <dbl> <dbl> <dbl> <chr>
##
## 1 ABO
            31 1826 30.3 Albuquerqu~ 35.0 -107.
                                                 5355
                                                        -7 A
## 2 ALB
           174 143
                    26.8 Albany Intl 42.7 -73.8 285
                                                        -5 A
## 3 ATL
       4126 757. 9.14 Hartsfield~ 33.6 -84.4 1026
                                                        -5 A
           521 1515. 13.4 Austin Ber~ 30.2 -97.7 542 -6 A
## 4 AUS
## 5 AVL
         31
                583
                   12.1 Asheville ~ 35.4 -82.5 2165 -5 A
## 6 BDL
           112
                116
                   11.3
                         Bradley In~ 41.9 -72.7
                                                  173
                                                        -5 A
## 7 BGR
            56
                378
                    19.7
                          Bangor Intl
                                     44.8 -68.8
                                                  192
                                                        -5 A
```

Visualisation avec ggplot2:

```
library(sf)
library(maps)
# Read the USA map
us_states <- sf::st_as_sf(</pre>
   maps::map("state", plot = FALSE, fill = TRUE)
p <- df_airports %>%
  ggplot() +
   geom_sf(data = us_states) +
   geom_point(aes(x = lon, y = lat, size = delay)) +
   ggtitle('Winter average delays from NYC') +
   labs(x = '', y = '') +
   scale_size_continuous('Delay [min]')
```



# La grammaire des données

## R: dplyr

#### Grammaire des données

- Juste quelques notions!
- Les données sont des data.frame (tibble)
- verbes qui les transforment

```
    filtrage par lignes: filter
    filtrage par colonnes: select
    ajout de colonnes: mutate, rename
    groupage de lignes: group_by
    rangement: arrange
    résumé: summarise
```

- Connexions avec les bases des données plus commmunes (p.ex. sqlite)
- Paradigme split-apply-combine
  - o données → "je regroupe → je transforme → je simplifie"

# Les graphiques

#### R: base graphics

```
Ce qu'on apprend aux premiers courses : "base"
(p.ex. données : mtcars, caractéristiques de 32 automobiles)
  • Scatter plot, points et lignes
    plot(x = mtcars$mpg, y = mtcars$wt, col = ..., pch = ..., ...)
    lines(x = mtcars$mpg, y = mtcars$wt, col = ..., pch = ..., ...)
    points(x = mtcars$mpg, y = mtcars$wt, col = ..., pch = ..., ...)
  • Diagrammes à barres
    hist(x = mtcars$mpg)

    Densité

    plot(density(x = mtcars$wt))

    Boxplot

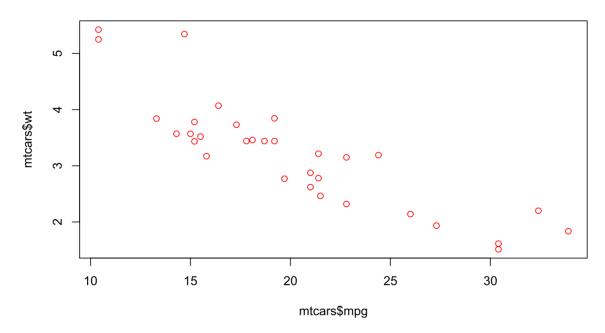
    boxplot(mtcars$wt)
```

# R: base graphics

#### Exemple:

```
plot(x = mtcars$mpg, y = mtcars$wt, type = 'p', col = 'red')
title('Poids vs. consommation')
```

#### Poids vs. consommation

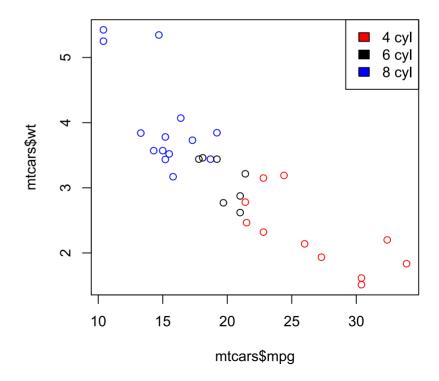


## R: base graphics, groupes

Avec données groupées ça se complique!

Exemple: (coloration par cylindres)

#### Poids vs. consommation



# R: base graphics, multiples

Graphiques multiples : il faut un cycle...

```
par(mfrow = c(3,1))
for (cyl_sub in
unique(mtcars$cyl)) {
    mtcars_sub <-
mtcars[mtcars$cyl == cyl_sub, ]
    plot(x = mtcars_sub$mpg, y =
mtcars_sub$wt, type = 'p')
    title(paste('Poids vs
consommation:', cyl_sub,
'cylindres'))
}</pre>
```

# R: base graphics

#### Inconvénients:

- aspect graphique pas agréable
- mécanisme compliqué
- interface pas uniforme
- duplication et répétition : Pr(erreur) augmente!

• ...

# La grammaire des graphiques

### Grammaire des graphiques

Un graphique est une combinaison d'éléments indépendants (layers):

- data : un jeu de données
- aesthetic mapping:

corréspondance entre les variables dans data et les variables graphiques

- geom : un objet graphique (point, ligne, cercle,...) qui sera montré
- position : le déplacement des objets de type geom (souvent: identité)
- **stat** : un objet qui calcule des statistiques (moyennes, ...) : (souvent: identité)
- coord : le système de cordonnées (cartésiennes, polaires, ...)
- scale : contrôle de la gamme des valeurs pour les données
- **facet**: ajout de sous-graphiques
- **theme** : réglage fin d'éléments graphiques
- Chaque graphique est une **somme** de ces niveaux.

#### Grammaire des graphiques : exemple

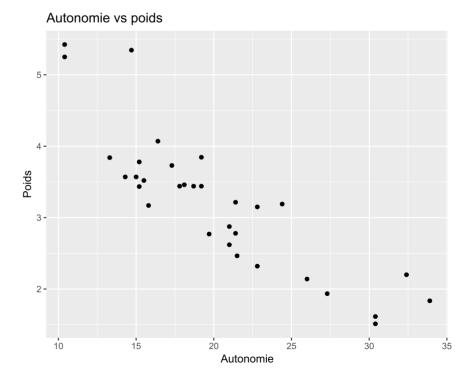
ggplot2 est une implémentation de la grammaire des graphiques.

- L'objet de base est ggplot(data = ...)
- Puis on y somme les autres niveaux :

```
library(ggplot2)

ggplot(mtcars) +
    geom_point(aes(x = mpg, y =
wt)) +
    ggtitle('Autonomie vs poids')
+
    labs(x = 'Autonomie', y =
'Poids')
```

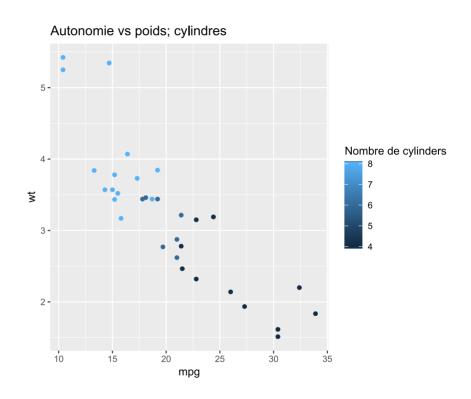
- ggtitle: le titre
- labs : étiquettes des axes, titre, sous-titre, ...



#### Grammaire des graphiques : exemple avec groupes

```
p <- ggplot(mtcars) +
    geom_point(aes(x = mpg, y =
wt, col = cyl)) +
    ggtitle('Autonomie vs poids;
cylindres') +
scale_color_continuous('Nombre
de cylinders')
p</pre>
```

- data:mtcars
- geom\_point: ajout d'une couche graphique de type "scatter plot" Variables graphiques: x, y, col (couleur: facultative)
- aes: aesthetic mapping dans data: mpg, wt, cyl ⇒ variables x, y, col dans le graphique
- ggplot adopte une échelle de couleur automatique pour des valeurs continues

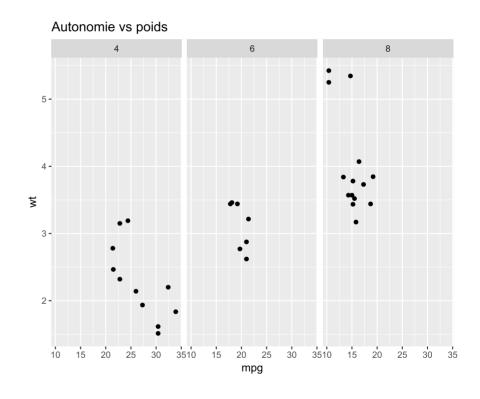


#### Grammaire des graphiques : exemple

L'exemple avec les sous-groupes : facile !

```
ggplot(mtcars) +
   geom_point(aes(x = mpg, y =
wt)) +
  facet_wrap( ~ cyl) +
   ggtitle('Autonomie vs poids')
```

- Le sous-groupe est la couche facet\_wrap
- ggplot crée des sousgraphiques avec les valeurs de son argument
- sous-graphiques automatiquement étiquetées



# Géométries

#### Géométries

#### Les plus importantes :

- geom\_point: points
  geom\_line: lignes
  geom\_text, geom\_label: du texte
  geom\_abline, geom\_vline, geom\_hline: lignes selon pente / intersection avec les axes
- geom\_histogram, geom\_boxplot, geom\_density
- geom\_polygon, geom\_path: un polygone ou parcours, vertex en ordre de apparition dans data
- geom\_raster, geom\_contour: pour données 2D

Mini-guide: 

Data visualization cheatsheet

#### Anatomie d'une géometrie :

```
geom_*(mapping = ..., data = ..., stat = ..., position = ..., ...)
mapping spécifie les esthétiques (correspondances entre variables)
```

• data = ... est utile pour lire un data modifié

### Esthétiques

Presque toutes les géométries supportent les esthétiques :

• x, y, col (bord), fill (remplissage), alpha (transparence).

#### Autres esthétiques :

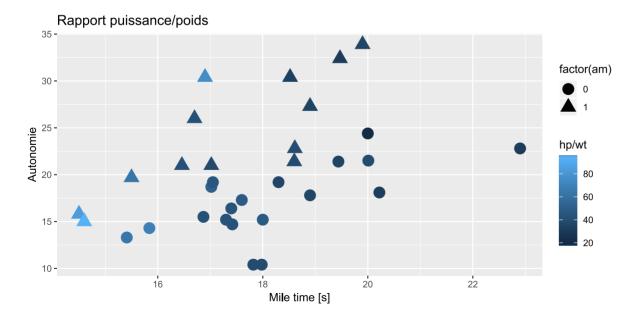
- shape, lwd (poids des lignes), lty (type des lignes), size (dimension des objets), ...
- Géométries particulières :
   xmin, xmax, ymin, ymax, group, ... → □ documentation !
- On peut les spécifier ailleurs : geom\_\*(aes(...)), ou ggplot2(aes(...)) (partagées parmi les geoms)
- Variables non in data : placés en dehors de aes

```
my_size <- 0.5
ggplot(mtcars, aes(x = mpg, y = wt)) +
   geom_point(aes(col = cyl), size = my_size)</pre>
```

# Esthétiques

#### Vous pouvez utiliser des expressions :

```
ggplot(mtcars) +
  geom_point(
  aes(x = qsec, y = mpg,
       col = hp/wt,
       shape = factor(am)),
  size = 5) +
  labs(title = 'Rapport puissance/poids', x = 'Mile time [s]', y = 'Autonomie')
```

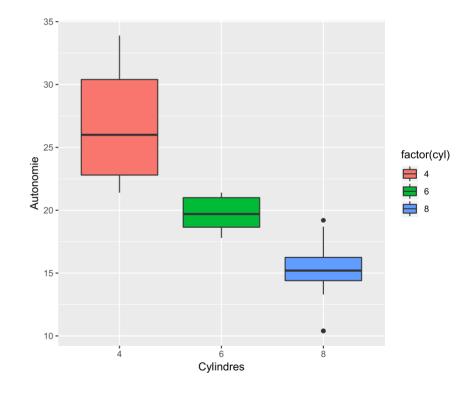


# Un boxplot...

#### Consommation vs nombre de cylindres

```
mtcars %>%
    ggplot(aes(x = factor(cyl), y
= mpg)) +
    geom_boxplot(aes(fill =
factor(cyl))) +
    labs(x = 'Cylindres', y =
'Autonomie')
```

labs(...): titres des axes



Boxplot : médiane, quartiles, moustaches ... mais qui les a calculés ?

# Les statistiques

# Les statistiques

### Avant de plotter:

- data est séparé en groupes selon les variables discrètes :
  - ce qu'on trouve dans facets
  - o ce qu'on assigne à col, fill, group, ...
- Pour chaque sous-ensemble de data, le niveau stat calcule tout le nécessaire
- Conséquence : à chaque geom correspond un stat (souvent caché!)

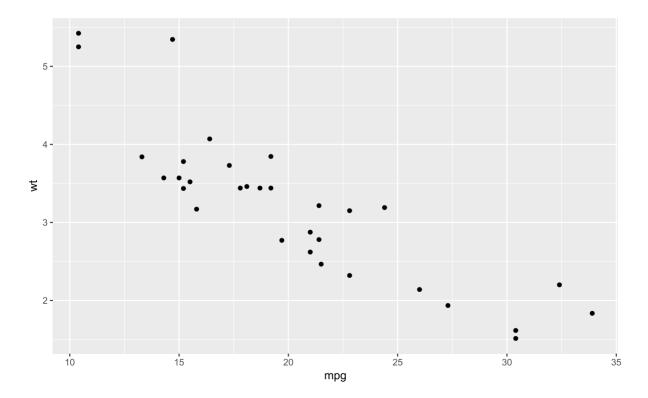
#### En pratique :

• stat ajoute des colonnes à data avec des noms fixes

## Les statistiques : exemple

Consommation vs poids : notez les esthétiques partagées

```
p <- ggplot(mtcars, aes(x = mpg, y = wt)) +
     geom_point()
p</pre>
```



## Les statistiques : exemple

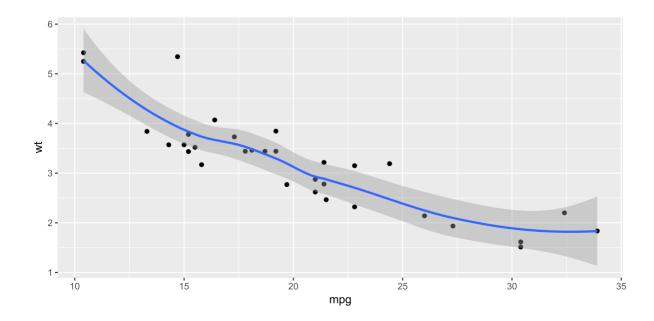
- Ajout du niveau geom\_smooth : smoothing

   linéaire : method = "lm" (et autres)
   non-linéaire : dans ce cas method = "loess" (et autres)

   geom\_smooth adore stat\_smooth :

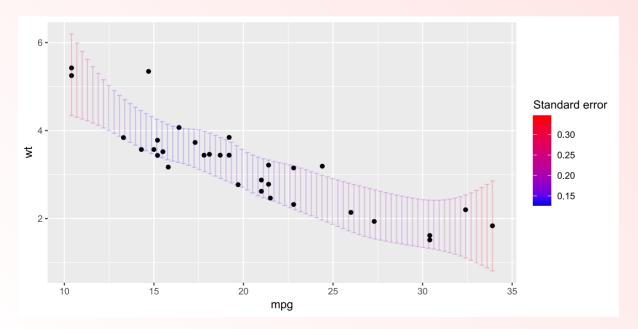
   calcule les prédictions y, intervalles ymin, ymax, erreur se
  - représentation graphique optimale

```
p + geom_smooth(method = 'loess')
```



## Les statistiques : exemple

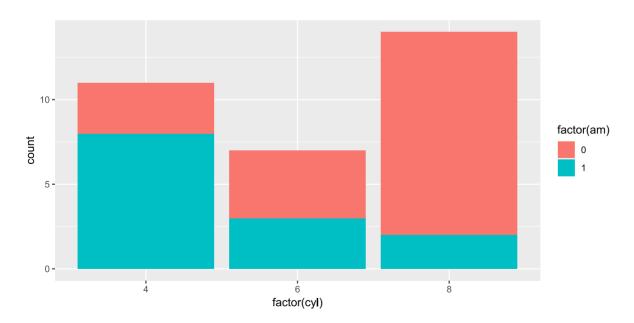
- On peut accéder aux valeurs avec stat(...) dans le même niveau! (vieux code : les nouvelles variables commencent par ...)
- Moyenne + intervalles de confiance pour la moyenne,  $6\sigma$



Quand on a des éléments superposés : (p.ex. diagramme à barre)

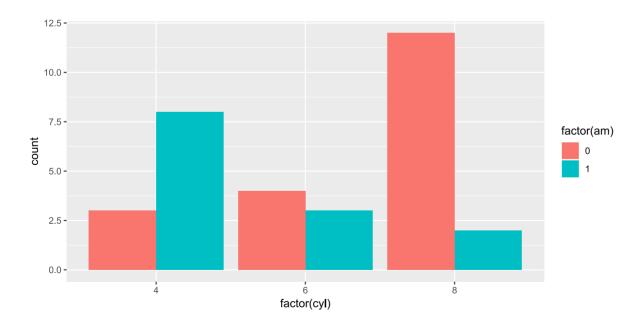
- Il y a une stat\_count cachée! (définit y)
- Par défaut, empilés (geom\_bar) ou superposés (geom\_point)

```
ggplot(mtcars) +
  geom_bar(aes(x = factor(cyl), fill = factor(am)))
```



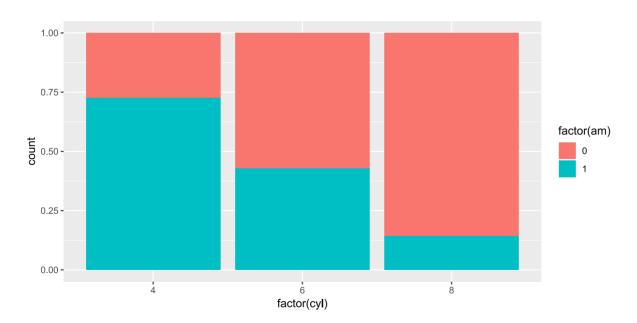
### Paramètre position:

• dodge: à coté



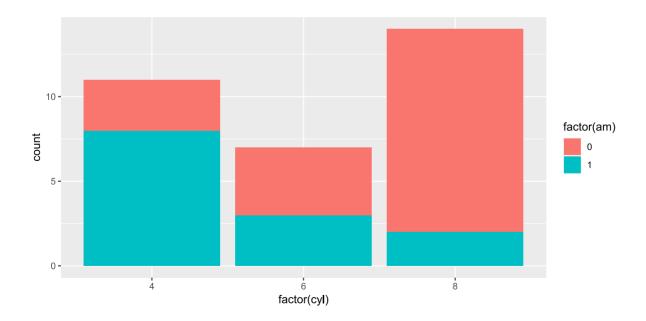
### Paramètre position:

• fill: normalise



### Paramètre position:

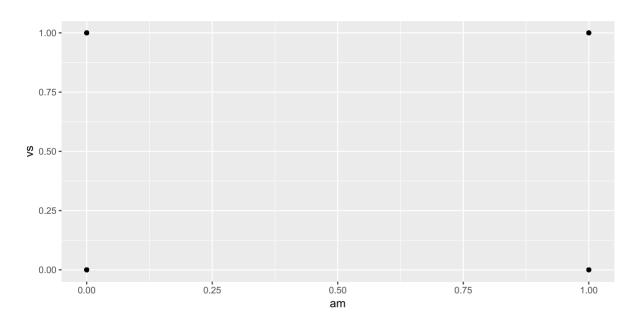
• stack: empiler



### Paramètre position:

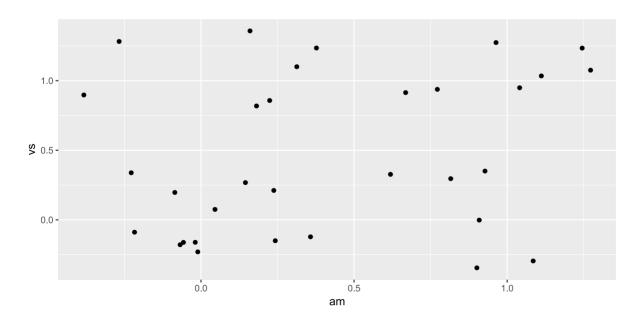
• jitter: ajout du bruit pour séparer

```
ggplot(mtcars) +
  geom_point(aes(x = am, y = vs))
```



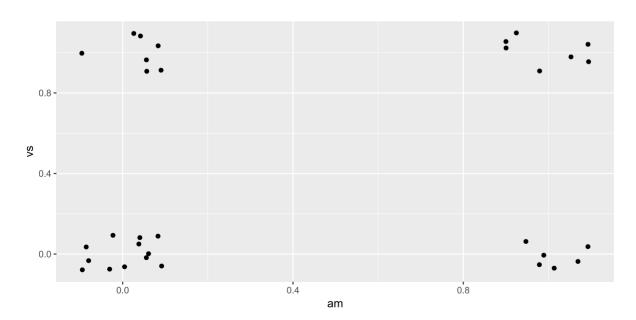
### Paramètre position:

• jitter: ajout du bruit pour séparer



### Paramètre position:

• jitter: ajout du bruit pour séparer Réglage ou geom\_jitter()



## Coordinates

```
• Cordonnées cartésiennes x-y
  coord_cartesian(xlim = ..., ylim = ..., expand = ...)
    o xlim, ylim: contrôle du zoom
    • expand (TRUE/FALSE): ajout d'espace avant/après les extrêmes

    Cordonnées cartésiennes aux proportions fixés

  coord_fixed(ratio = ...)

    Cordonnées polaires

  coord_polar(theta = 'x', ...)
    o theta: qui gère l'angle

    Cordonnées inversées

  coord_flip()
  x devient y
```

## Scales

Correspondance entre les valeurs des données et les valeurs dans le graphique.

Échelles aux valeurs ...

- continues: types numeric, int, Date, ...
- discrètes : tout le reste (factor, char, ...)
- Noms: scale\_ + esthétique + type d'échelle (continuous, discrete, manual, ...)

#### Anatomie d'une échelle

Toutes échelles acceptent au moins :

- name : nom dans la légende
- breaks : les valeurs seuil où on trouve des droites, des signes, ... (défaut : intelligent)
- labels : les chaînes de caractères associées aux breaks (défaut : intelligent)
- trans: transformation données → (breaks, labels) (p.ex. 'log10')
- limits: les valeurs aux extrêmes (NA: min/max données)
   Aussi: fonctions xlim(), ylim()

## Scales: x, y

### Exemples:

```
scale_x_continuous(trans = 'log10'):
échelle x logarithmique (scale_x_log10())
scale_y_discrete(breaks = c('a', 'b'), labels = c('Premier',
'Deuxième')):
échelle y discrète
scale_y_datetime():échelle y pour dates
(= scale_y_continuous(trans = 'date'))
```

## Scales vs coord\_x\_\* et coord\_y\_\*

scales : les valeurs au delà des limites sont remplacés avec NA

∆ coupure d'éléments graphiques! ∆

## Scales : couleurs, remplissage

#### Fini avec les couleurs de R!

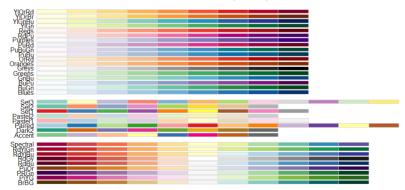
- Échelles chromatiques optimisées et automatiques
- Pour les esthétiques col, fill

#### Continues:

- scale\_color\_continuous:générique
- scale\_color\_gradient, scale\_color\_gradient2, scale\_color\_gradientn
- scale\_color\_gray: valeurs de gris

#### Discrètes:

- scale\_color\_brewer: palettes de <a href="ColorBrewer">ColorBrewer</a>: <a href="http://colorbrewer2.org/">http://colorbrewer2.org/</a>
  - 3 types : **div**erging, **qual**itative, **seq**uential
  - o liste:RColorBrewer::display.brewer.all()



• scale\_fill\_viridis\_d: même principe mais avec la palette Viridis (Python: matplotlib)



## **Facets**

### Deux façons:

```
facet_wrap(...): aligner sur une dimensionfacet_grid(...): aligner en deux dimensions
```

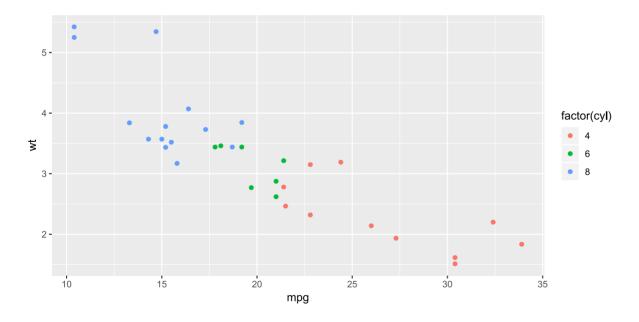
Les axes seront partagés entre les graphiques! (sauf avec p.ex. scales = "free\_x")

#### Paramètres:

- . . . :
  - une formule du type colonnes ~ lignes (vieille interface)
  - vars(colonnes), vars(lignes) (nouvelle interface)
- labeller: types d'étiquettes pour les variables dans les onglets labeller = label\_value: que la valeur labeller = label\_both: 'nom: valeur' labeller = label\_parsed: si valeur est une expression (plotmath)

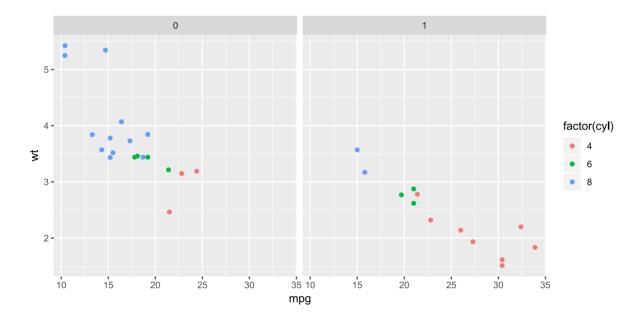
### Sans onglets:

```
mtcars %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt, col = factor(cyl))) +
  geom_point()
```



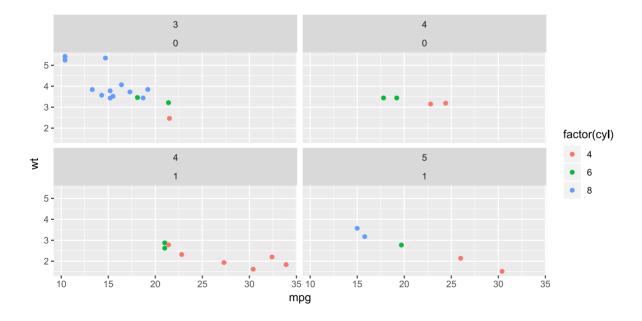
facet\_wrap : par transmission (automatique / manuelle)

```
mtcars %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt, col = factor(cyl))) +
  geom_point() +
  facet_wrap(~ am) # vars(am)
```



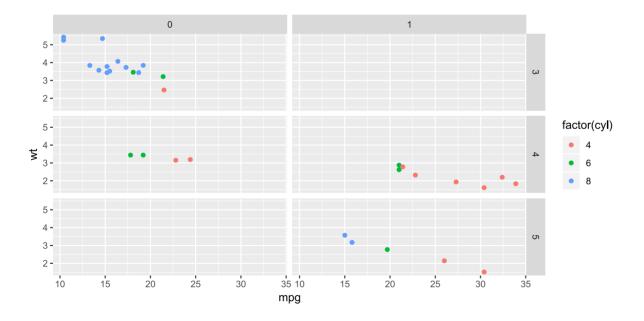
facet\_wrap avec deux variables (nombre vitesses, transmission)

```
mtcars %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt, col = factor(cyl))) +
  geom_point() +
  facet_wrap(gear ~ am) # ou vars(gear, am)
```



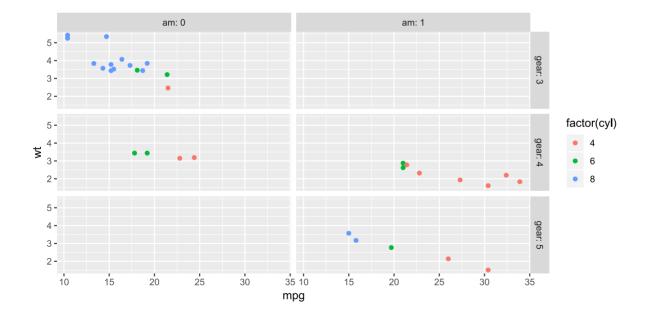
facet\_grid:mieux!

```
mtcars %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt, col = factor(cyl))) +
  geom_point() +
  facet_grid(gear ~ am)
```



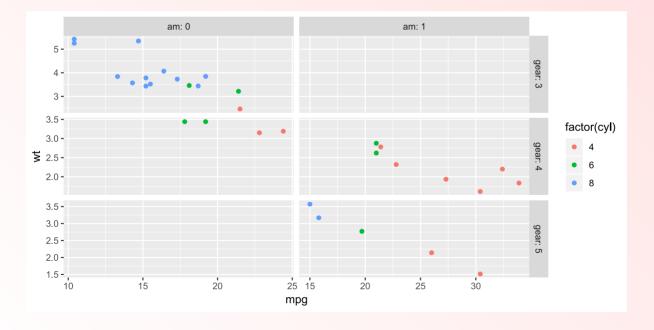
facet\_grid : mieux, avec étiquettes

```
mtcars %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt, col = factor(cyl))) +
  geom_point() +
  facet_grid(gear ~ am, labeller = label_both)
```

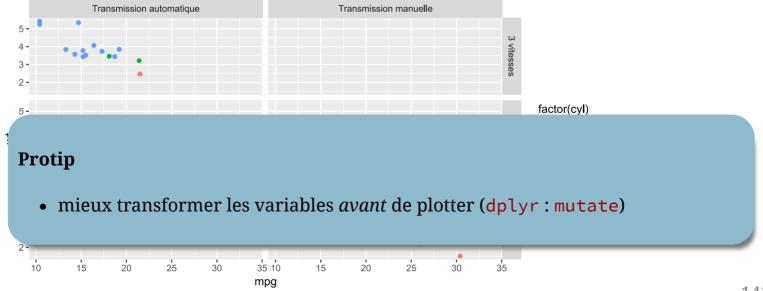


facet\_grid : découplage des axes (mais toujours partagés!)

```
mtcars %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt, col = factor(cyl))) +
  geom_point() +
  facet_grid(gear ~ am, labeller = label_both, scales = 'free')
```



Rien vous empêche d'utiliser des expressions!



## Thèmes

```
Avec theme(element = valeur, ...) vous pouvez modifier les éléments graphiques (\rightarrow \square documentation!)
```

### element

```
title:tous les titres
axis.title.*:les titre des axes
axis.text.*:
    textes dans les marques sur les axes
axis.ticks.*:
    marques sur les axes
axis.line.*:
    les droites des axes
les légendes
panel.*:fond du graphique
plot.*:autour le graphique
strip.*:composants de facets
...    documentation!
```

### valeur

Tous les éléments sont du type :

pour effacer

```
element_line(...): droits
element_rect(...):
rectangles (bords, fonds)
element_text(...): texte
element_blank(...):
```

# Thèmes : un exemple

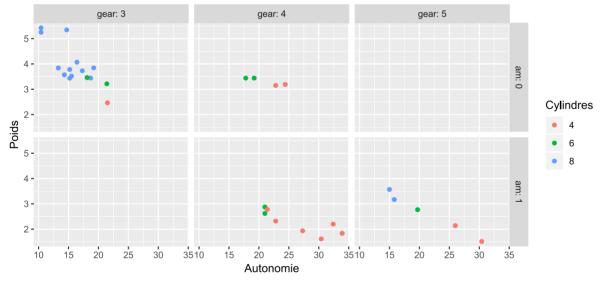
#### Base

```
p <- ggplot(mtcars, aes(x = mpg, y = wt, col = factor(cyl))) +
    geom_point() +
    ggtitle('Autonomie vs poids') +
    scale_color_discrete('Cylindres') +
    labs(x = 'Autonomie', y = 'Poids') +
    facet_grid(am ~ gear, labeller = label_both)
p</pre>
```

# Thèmes : un exemple

### Titre gras

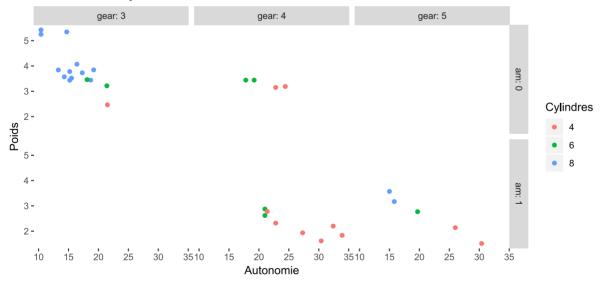
```
p + theme(
  plot.title = element_text(face = 'bold'))
```



# Thèmes: un exemple

#### Sans le fond

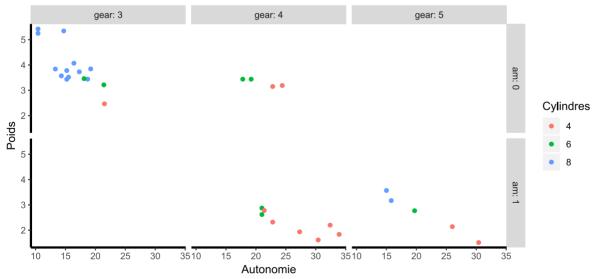
```
p + theme(
  plot.title = element_text(face = 'bold'),
  panel.background = element_blank())
```



# Thèmes: un exemple

#### Avec axes

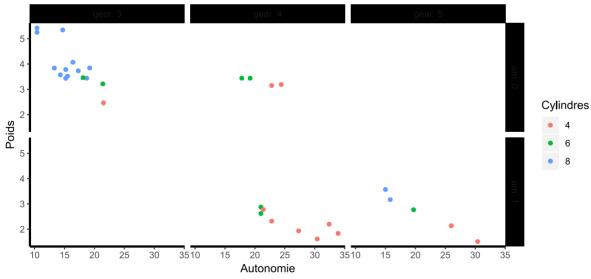
```
p + theme(
  plot.title = element_text(face = 'bold'),
  panel.background = element_blank(),
  axis.line = element_line(size = 1))
```



# Thèmes : un exemple

### Fond des onglets

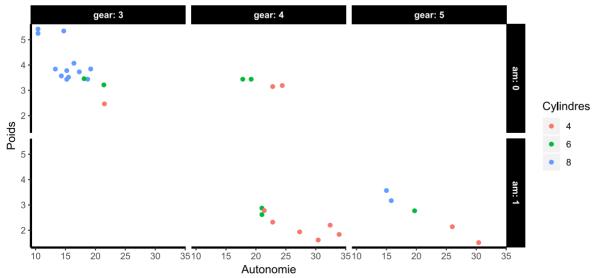
```
p + theme(
  plot.title = element_text(face = 'bold'),
  panel.background = element_blank(),
  axis.line = element_line(size = 1),
  strip.background = element_rect(fill = 'black'))
```



# Thèmes: un exemple

### Texte des onglets

```
p + theme(
  plot.title = element_text(face = 'bold'),
  panel.background = element_blank(),
  axis.line = element_line(size = 1),
  strip.background = element_rect(fill = 'black'),
  strip.text = element_text(color = 'white', face = 'bold'))
```



# Thèmes : un exemple

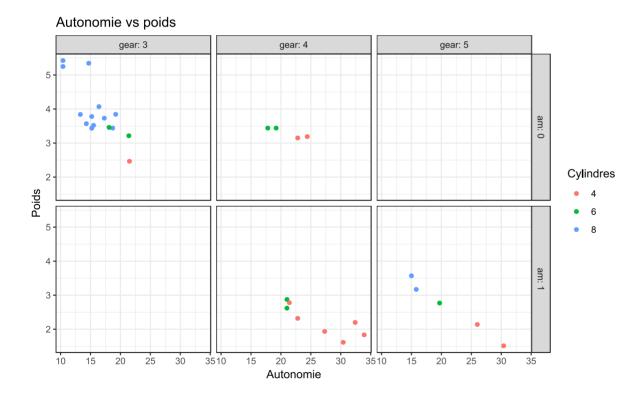
#### Etiquettes axe x

```
p + theme(
  plot.title = element_text(face = 'bold'),
  panel.background = element_blank(),
  axis.line = element_line(size = 1),
  strip.background = element_rect(fill = 'black'),
  strip.text = element_text(color = 'white', face = 'bold'),
  axis.text.x = element_text(angle = 90))
```

# Thèmes: exemples

#### Inclus:

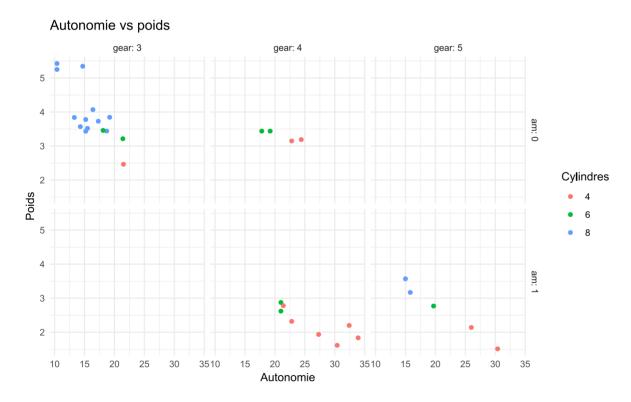
• theme\_bw(): noir et blanc



# Thèmes: exemples

### Inclus:

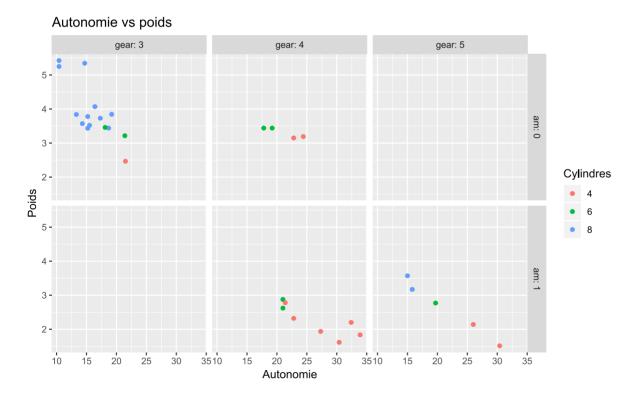
• theme\_minimal(): minimaliste



# Thèmes: exemples

### Inclus:

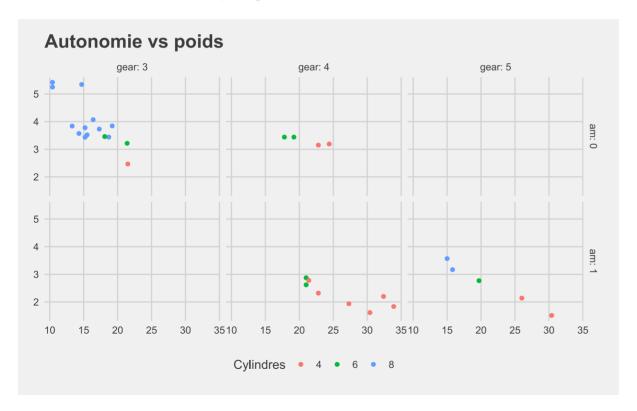
• theme\_gray():gris



# Thèmes: exemples

Package ggthemes:

• theme\_fivethirtyeight()

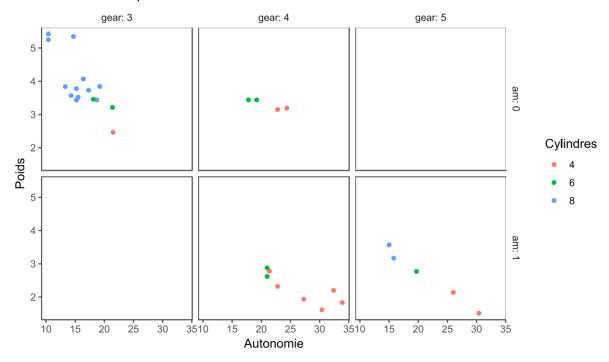


# Thèmes: exemples

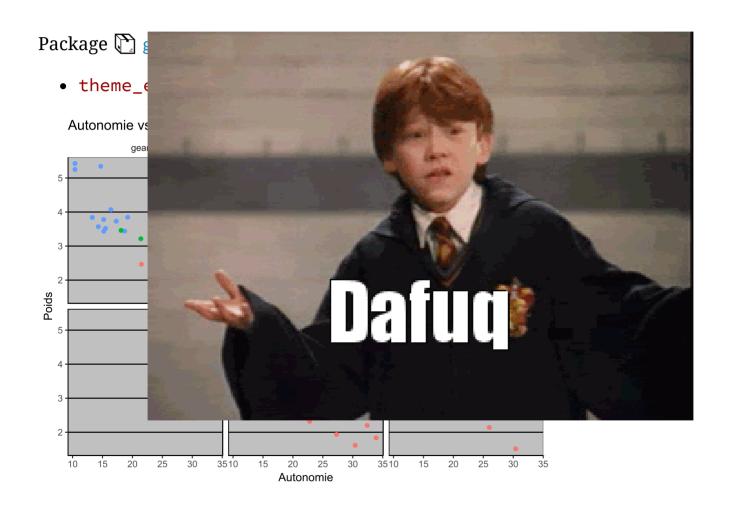
#### Package ggthemes:

• theme\_few()

Autonomie vs poids



# Thèmes: exemples



## Thèmes: composition

### Construction

#### Les thèmes sont composables :

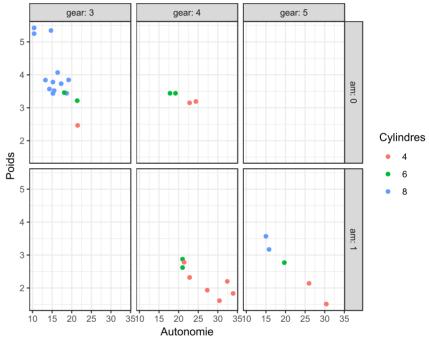
```
my_theme <- theme_bw() +
    theme(plot.title =
element_text(colour = 'red'))
p + my_theme</pre>
```

### Réglage globale

Pour changer toutes les graphiques :

```
ggplot2::theme_set(my_theme)
```

#### Autonomie vs poids



# Sauvegarde

```
Facile: fonction ggsave

Dernier plot (ou paramètre plot = ...)
```

```
ggsave('myfile.pdf', width = 8, height = 5, units = 'cm')
ggsave('myfile.eps', width = 8, height = 5, units = 'cm')
ggsave('myfile.png', width = 8, height = 5, units = 'cm', dpi = 300)
```

Cairo PDF (en cas de polices de caractères personnalisées):

```
ggsave('myfile.pdf', device = cairo_pdf)
```

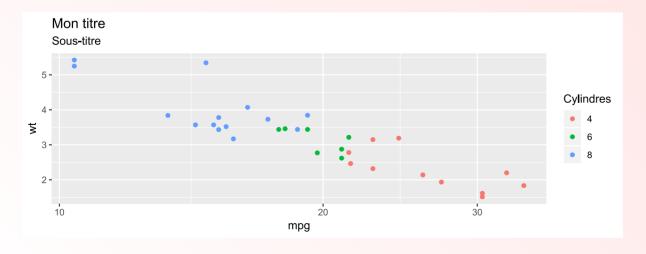
# Composition d'éléments

Pour éviter de répéter des éléments chaque fois :

• objet ggplot + objet list

```
my_opts <- list(
    scale_x_log10(),
    scale_color_discrete('Cylindres'),
    ggtitle('Mon titre', subtitle = 'Sous-titre')
)

ggplot(mtcars, aes(x = mpg, y = wt, col = factor(cyl))) +
        geom_point() +
        my_opts</pre>
```

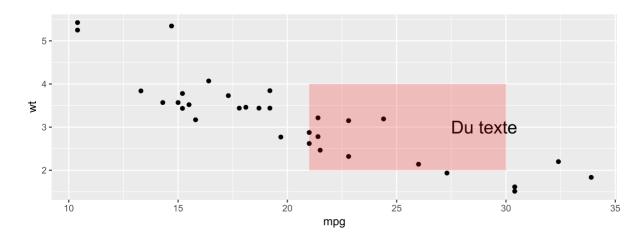


### **Annotations**

Vous pouvez ajouter des annotations où vous voulez :

- couche annotate(geom = ...)
- géométrie à choix, unités du graphique
- pas de lien avec des variables!

```
ggplot(mtcars) +
    geom_point(aes(x = mpg, y = wt)) +
    annotate('text', x = 29, y = 3, label = 'Du texte', size = 6) +
    annotate("rect", xmin = 21, xmax = 30, ymin = 2, ymax = 4,
        alpha = .2, fill = 'red')
```



## Géométries: paramètre data

data: un data.frame, mais aussi une fonction ( documentation!):

A function will be called with a single argument, the plot data.

The return value must be a data. frame, and will be used as the layer data.

### Ou : comment étiqueter les outliers

Outliers: automobiles trop lourdes

Préliminaires : noms des automobiles dans une colonne ( tidyr)

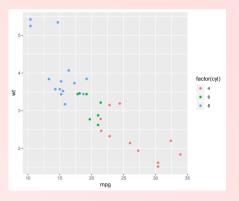
```
mtcars_with_models <- mtcars %>%
    rownames_to_column('model')

p <- mtcars_with_models %>%
    ggplot(aes(x = mpg, y = wt)) +
        geom_point(aes(col =
factor(cyl)))
```

#### Approche 1 : une étiquette vide

```
heavy_cars <- quantile(mtcars$wt, 0.9)

mtcars_with_models %>%
   ggplot(aes(x = mpg, y = wt)) +
   geom_point(aes(col = factor(cyl))) +
   geom_text(aes(label =
        ifelse(wt > heavy_cars, model, '')),
   hjust = -0.1, vjust = 0.5)
```

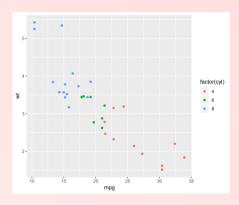


#### Approche 2: filtrage du data

Répétition de data (sans ne pouvoir rien ajouter avant ggplot!)

```
heavy_cars <- quantile(mtcars$wt, 0.9)

mtcars_with_models %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt)) +
    geom_point(aes(col = factor(cyl))) +
    geom_text(aes(label = model),
        hjust = -0.1, vjust = 0.5,
        data = filter(mtcars_with_models,
        wt > heavy_cars)
)
```

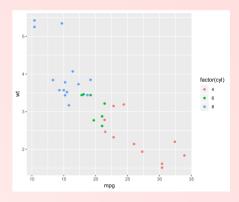


#### Approche 3: pipe

Dans une pipe, . indique le premier argument (le résultat avant ggplot). 1

```
heavy_cars <- quantile(mtcars$wt, 0.9)

mtcars_with_models %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt)) +
    geom_point(aes(col = factor(cyl))) +
    geom_text(aes(label = model),
        hjust = -0.1, vjust = 0.5,
        data = . %>% filter(wt > heavy_cars)
)
```



[1] Mon approche préféré!

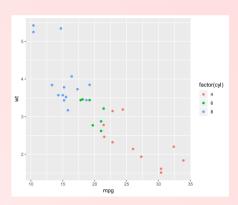
#### Approche 4: une fonction

J'utilise la caractéristique du paramètre! 1

```
heavy_cars <- quantile(mtcars$wt, 0.9)

my_filter <- function(x) {
   filter(x, wt > heavy_cars)
}

mtcars_with_models %>%
   ggplot(aes(x = mpg, y = wt)) +
   geom_point(aes(col = factor(cyl))) +
   geom_text(aes(label = model),
        hjust = -0.1, vjust = 0.5,
        data = my_filter
)
```



[1] Pourquoi est-ce que my\_filter arrive à bien trouver heavy\_cars ? (difficile!) La réponse est <u>ici</u>...

Approche 5: une fonction qui retourne une fonction...

Pour conditions multiples<sup>1</sup>! **Quasiquotation**<sup>2</sup>!

```
filter_df <- function(...) {
  condition <- enquos(...)
  function(df) {
    df %>% filter(!!!condition)
  }
}

mtcars_with_models %>%
  ggplot(aes(x = mpg, y = wt)) +
    geom_point(aes(col = factor(cyl))) +
    geom_text(aes(label = model),
        hjust = -0.1, vjust = 0.5,
        data = filter_df(wt > quantile(wt, 0.9))
    )
}
```

```
Factor(cyl)

4 - 6 8

8

10 15 20 25 30 35
```

```
[1] Ça permet d'enchaîner plusieurs conditions à la filter: p.ex. filter_df(wt > quantile(wt, 0.9), str_detect(model, 'Audi'))
[2] Encore plus difficile! Explications <u>ici</u>...
```

## Extensions

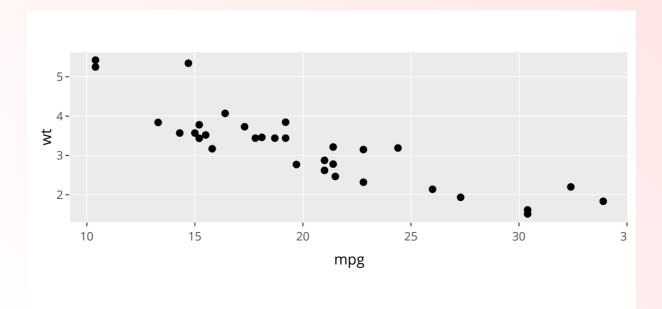
## Ce qui reste

- gridExtra: coller des graphiques différents dans le même graphique
  - in base R: par(mfrow=...)
  - <u>vignette</u>
- ggRidges: ridgeline plots
  - <u>vignette</u>
- gghighlight: mise en évidence d'éléments
  - <u>vignette</u>
- ggraph: grammaire des graphs
  - Deux data.frames: noeds et liens...

# plotly

- Package plotly: librarie similaire à ggplot2, mais interactive!
- traducteur de ggplot2 à plotly : fonction ggplotly

```
library(plotly)
pl <- ggplot(mtcars, aes(x = mpg, y = wt)) + geom_point()
ggplotly(pl)</pre>
```



### **Animations**

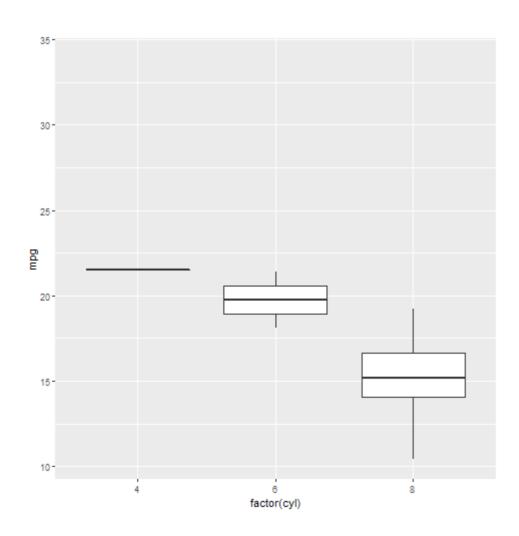
Package 🖺 gganimate

Vous ajoutez quelques lignes...

```
library(ggplot2)
library(gganimate)

p <- ggplot(mtcars, aes(factor(cyl), mpg)) +
    geom_boxplot() +
    transition_states(
        gear, transition_length = 2, state_length = 1
    ) +
    enter_fade() +
    exit_shrink() +
    ease_aes('sine-in-out')</pre>
```

## **Animations**



## Cartographie

Approche à la tidyverse : package 🖺 <u>sf</u>

```
library(sf)

# Shapefile des cantons
shp <- sf::st_read('data/switzerland_shapefiles/gadm36_CHE_1.shp', quiet = TRUE)

ggplot(shp) +
    geom_sf(aes(fill = (NAME_1 == 'Ticino'))) +
    geom_sf_text(aes(label = NAME_1), size = 3) +
    theme_bw() +
    scale_fill_discrete('', breaks = c(TRUE, FALSE), labels = c('Rigole', 'Travaille'))</pre>
```

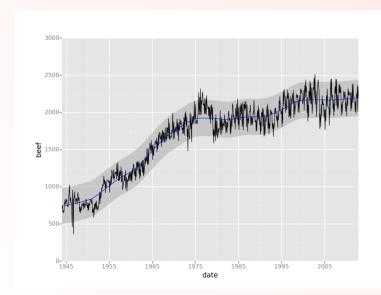
# ggplot2 in Python

Diverses implémentations de la grammaire des graphiques :

- <a> plotnine</a>
- 🖒 ggplot

```
from ggplot import *

ggplot(aes(x='date', y='beef'), data=meat) +\
    geom_line() +\
    stat_smooth(colour='blue', span=0.2)
```



# Pour aller plus loin...

## Pour aller plus loin...

#### Galerie des extensions

• ggplot gallery: https://www.ggplot2-exts.org/gallery/

#### Conseils:

- suivez des blogs
  - RStudio Blog
  - R-bloggers
  - Timo Grossenbacher (SRF Data) (DE)
  - SRF Data (DE)
- copiez les exemples de GitHub
- expérimentez!

#### Courses de visualisation des données

- <u>Fundamentals of Data Visualization</u> (théorie)
- BBC data journalism cookbook (que ggplot2)
- Edward Tufte: vieux (et exagéré?)

### Ces slides...

### R Markdown

- Markdown : langage simple pour rédiger du texte formaté
- GitHub, blogs...
- R Markdown = Markdown avec code intégré pour générer
   pages web, blogs, articles, présentations, interfaces, livres, ...
- Galerie
- Guide (faite avec R Markdown + blogdown)

### Cette présentation

- <u>xaringan</u> basé sur la librairie <u>reveal.js</u>
- Mélange : R Markdown + CSS (quelques détails)
- <u>Documentation</u> (c'est une présentation!)
- Sources