# Science des données I : module 5



Importation de données

#### Philippe Grosjean & Guyliann Engels

Université de Mons, Belgique Laboratoire d'Écologie numérique des Milieux aquatiques



http://biodatascience-course.sciviews.org sdd@sciviews.org





## Petits jeux de données : création dans le R Markdown

Les petits jeux de données peuvent être créés directement dans le R Markdown où ils sont analysés, par exemple, à l'aide de la fonction tribble().

```
small dataset <- tribble(</pre>
 ~treatment, ~dose, ~response,
  "control", 0.5, 18.35,
  "control", 1.0, 26.43, # Ceci est un commentaire
  "control", 2.0, 51.08,
   "test" , 0.5, 10.29,
   "test" , 1.0, 19.92,
   "test" , 2.0,
                     41.06)
```

Dans ce cas, aucun problème d'accessibilité, ni de choix concernant l'endroit où stocker les données.



## Jeux de données de taille moyenne : dossier data

Pour des jeux de données de taille moyenne **qui sont spécifiques au projet**, ils peuvent être stockés dans les projet.

- Utiliser le sous-répertoire data pour une organisation compréhensible,
- Choisir le **format** le plus adéquat, privilégier CSV, TSV, XLS ou XLSX.
- Utiliser read() avec un chemin relatif vers les données.
- Pas de problèmes d'accessibilité. Données physiquement dans le projet
- Dépôt Git/Github : taille petite à moyenne et peu de mises-à-jour => OK.

### Exemple

On aura l'instruction suivante dans rapport-exemple.Rmd pour charger les données :

```
df <- read("../data/local-data-exemple.csv")</pre>
```

# Gros jeux de données locales et/ou données externes au projet

Pour des gros jeux de données locales ou des données partagées entre plusieurs projets, il vaut mieux placer les données sur le Net, en utilisant éventuellement des dépôts spécialisés tels figshare ou Zenodo, ou une base de données.

- Pas de stockage de gros fichiers (binaires) dans un dépôt Git/Github!
- On allège notre disque dur en évitant les multiples copies locales des données
- Mais aussi, on évite de se référer à des données stockées sur le disque local en dehors du projet

#### Solution alternative

Dédier un dossier réseau sur un serveur pour le stockage des données partagées. Dans ce cas, les projets qui dépendent de ces données ne sont portables et reproductibles que pour autant qu'on garde l'accès au dossier partagé! Solution acceptable pour des analyses qui ne sortiront jamais de l'entreprise.



Données distantes



## Importation manuelle des données sur son disque

L'approche naturelle consiste à vouloir télécharger les données et enregistrer une copie locale dans le projet pour ensuite y accéder comme d'habiture (fonction read()).

C'est une très mauvaise idée : le lien vers les données d'origine est perdu dès lors que l'enregistrement local est réalisé manuellement!

#### Exemple: feuille Google Sheet partagée

https://docs.google.com/spreadsheets/d/ 1iEuGrMk4IcCkq7gMNzy04DkSaPeWH35Psb0E56KEQMw

Dans Google Sheet, on serait tenté de faire :

- Add to my drive, et puis copier le fichier à la souris dans le projet
- File -> Download as -> Microsoft Excel (.xlsx), et puis déplacer le fichier à la souris dans le projet

L'origine des données (l'URL vers la feuille Google Sheet) est perdu dans le processus => non reproductible!



## Importation depuis le R Markdown: bonne solution

- La fonction read() permet aussi d'importer directement des données depuis un lien URL pour certains formats tels que CSV.
- La difficulté est généralement de déterminer quelle est l'URL à employer pour accéder directement aux données depuis la source dans un format adéquat.
- Problème d'accessibilité au cas où Internet n'est pas disponible, ou bien si les données disparaissent du Net. Solution : enregistrer aussi une copie locale (ajouter .rds dans .gitignore pour sortir ce fichier de la gestion de version).

### Example

Code d'importation et sauvegarde dans un chunck avec eval=FALSE :

```
google sheet id <- "1iEuGrMk4IcCkq7gMNzy04DkSaPeWH35Psb0E56KEQMw"</pre>
url <- "https://docs.google.com/spreadsheets/d/{id}/export?format=csv"</pre>
coral <- read$csv(glue::glue(url, id = google sheet id)) # Téléchargement</pre>
write$rds(coral, file = ".../data/coral_growth.rds") # Copie locale
```

Ensuite, lire depuis la version locale dans un autre chunk avec eval=TRUE:

```
coral <- read("../data/coral_growth.rds")</pre>
```

# R Markdown séparé pour l'importation des données

Lorsque **plusieurs sources** doivent être consolidées ou si le **remaniement** préliminaire des données est lourd, le code dans le premier chunk risque d'être très long.

- Il vaut mieux sortir ce code d'importation du fichier R Markdown d'analyse.
- On peut utiliser un R Markdown séparé pour l'importation

#### Astuce

...

Nommer les R Markdowns avec des numéros pour qu'ils apparaissent dans l'ordre dans lequel ils doivent être exécutés :

# Script R dédié à l'importation des données

On peut aussi utiliser un script R pour l'importation

Dans le R Markdown d'analyse, on peut ajouter un chunk en eval=FALSE qui source le code du script R d'importation :

```
source("../R/coral_growth_importation.R")
```



Métadonnées



# Ajout des labels et unités dans des données importées

- On peut utiliser la fonction labelise() pour ajouter des labels et unités pour chaque variable du jeu de données importé.
- Utiliser un format de stockage intermédiaire qui préserve les métadonnées, comme RDS.

### Exemple

```
google_sheet_id <- "1iEuGrMk4IcCkq7gMNzy04DkSaPeWH35Psb0E56KEQMw"
url <- "https://docs.google.com/spreadsheets/d/{id}/export?format=csv"
coral <- read$csv(glue::glue(url, id = google_sheet_id)) # Téléchargement
# Ajout des labels et unités
coral <- labelise(coral, self = FALSE,
    label = list(
    id = "Identifiant",
        species = "Espèce",
        gain_std = "Gain de masse standardisé"),
    units = c(gain_std = "mg/J")
)
write$rds(coral, file = "../data/coral_growth.rds") # Copie locale</pre>
```