# Les objets (partie 2)

# Thibault LAURENT 17 Octobre 2018

#### Contents

Gestion des objets : Entrée - Sort				1
Enregistrement d'un fichier de code	R		 	1
Enregistrement et chargement des c	ets		 	2
Importation et Exportation de fichi	de données		 	4
Importation et Exportation de	chier-texte		 	4
Importation de données d'un a	re logiciel statistiqu	ie	 	7

Ce document a été généré directement depuis **RStudio** en utilisant l'outil Markdown. La version .pdf se trouve ici.

#### Rappel:

Le répertoire de travail utilisé dans cette session (à vous de le modifier selon votre ordinateur):

```
setwd("Z:/m2_foad/cours_r/chapitre2")
```

Vous devrez également installé le package suivant :

```
install.packages("sas7bdat")
```

# Gestion des objets : Entrée - Sortie

Cette section est dédiée à la gestion des objets dans  $\mathbf{R}$ . Son apprentissage doit vous permettre de vous familiariser avec les outils permettant de sauvegarder et de charger des objets. Par ailleurs,  $\mathbf{R}$  étant avant tout un logiciel de traitement de données, un paragraphe sera consacré à la gestion des jeux de données (importation, exportation).

#### Enregistrement d'un fichier de codes .R

Un fichier de codes doit porter l'extension .R et ne contenir que du code  $\mathbf{R}$  et des commentaires. On présente ici un extrait du fichier  $Z:/m2\_foad/cours\_r/chapitre2/chapitre2\_partie1.R$ :

```
# Ce fichier contient les lignes de commandes présentées dans le chapitre 2
# du cours d'introduction à R

# choix du répertoire de travail
setwd("Z:/m2_foad/cours_r/chapitre2")
# chargement des données
load(file("http://www.thibault.laurent.free.fr/cours/Ressource/diamants.RData"))

# Codes présentés dans la première section
# 1.1. Les vecteurs
# option 1
a.numeric <- c(1.2, 3.5, 5.4, 6.2, 8.1)
is.numeric(a.numeric)</pre>
```

```
# option 2
a.numeric <- numeric(5) # on crée un vecteur de numeric de taille 5
a.numeric[1] <- 1.2 # on affecte la valeur 1.2 au 1er élément du vecteur
a.numeric[2] <- 3.5 # etc.
a.numeric[3] <- 5.4
a.numeric[4] <- 6.2
# etc.</pre>
```

Lorsque vous sauvegardez ce fichier depuis **RStudio**, il vous suffit de faire "File < Save as < chapitre2\_partie1.R". Penser à le faire régulièrement au cours d'une session.

Dès que vous ouvrirez une nouvelle session de **RStudio**, aucun des objets que vous aurez créé dans une session précédente n'aura été conservé. Une façon d'exécuter tout le code contenu dans *chapitre2\_partie1.R* est de faire en début de session :

```
source("Z:/m2_foad/cours_r/chapitre2/chapitre2_partie1.R")
```

Chaque utilisateur a sa façon de travailler. Plutôt que d'éxécuter toutes les instructions du fichier chapitre2\_partie1.R, on peut vouloir ne récupérer que certains objets. C'est ce qu'on va voir dans la section suivante.

## Enregistrement et chargement des objets

L'enregistrement d'un objet dans  $\mathbf{R}$  est très simple. Il se fait à l'aide de la fonction save() en précisant comme premier(s) argument(s), l'objet (ou les objets) à sauvegarder et avec l'argument file= le nom du fichier (avec une extension .RData). Lorsque vous redémarrerez une session, il suffira alors d'utiliser la fonction load() en précisant l'adresse complète du fichier à charger.

Reprenons l'objet **don** dans la 1ère partie du chapitre 2. Pour le créer, on avait du exécuter toutes les commandes suivantes :

```
age <- c(20, 21, 20, 25, 29, 22)
taille <- c(165, 155, 150, 170, 175, 180)
sexe <- c("F", "F", "F", "M", "M", "M")
don <- data.frame(age, taille, sexe)</pre>
row.names(don) <- c("sonia", "maud", "iris", "mathieu", "amin", "gregory")</pre>
don$diplome <- c("DU", "M2", "M2", "DU", "DU", "M2")</pre>
don <- cbind(don, pays = c("FR", "FR", "SNG", "CAM", "HAI", "BF"))</pre>
don <- rbind(don, c(21, 180, "F", "DU", "FR"))</pre>
don2 \leftarrow data.frame(age = c(20, 21), taille = c(180, 175), sexe = c("M", "F"),
                    diplome = c("DU", "DU"), pays = c("FR", "ESP"))
row.names(don2) <- c("pierre", "sonia")</pre>
don <- rbind(don, don2)</pre>
don3 <- data.frame(note_algebre = c(18, 10, 8, 15, 20, 5, 17, 12, 8),
                    nom = c("sonia1", "pierre", "7", "gregory", "amin",
                             "mathieu", "iris", "maud", "sonia"))
don <- merge(don, don3, by.x = "row.names", by.y = "nom")</pre>
```

Si dans une nouvelle session, on souhaite effectuer des statistiques sur l'objet final **don**, les étapes intermédiaires ne sont plus nécessaires. Aussi, plutôt que d'exécuter à chaque fois l'ensemble de ces commandes, on aimerait pourvoir charger directement l'objet **don**. Pour cela, il faut d'abord le sauvegarder.

La sauvegarde de cet objet s'effectue par l'instruction :

```
save(don, file = "donnees_don.RData")
```

En l'état, le fichier sera enregistré dans le répertoire de travail courant. Si vous souhaitez l'enregistrer autre part, précisez un nouveau répertoire de travail avant la sauvegarde (avec la fonction setwd()) ou indiquez le chemin d'accès avant le nom du fichier :

```
save(don, file="C:/autre_repertoire/donnees_don.RData").
```

Lors d'une nouvelle session, l'instruction :

```
setwd("Z:/m2_foad/cours_r/chapitre2")
load("donnees_don.RData")
```

chargera l'objet don.

Une autre manoeuvre consiste à sauvegarder la totalité des objets créés lors d'une session par la commande :

```
save.image("chapitre2_objets.RData")
```

et de charger cette dernière lors d'une nouvelle session :

```
setwd("Z:/m2_foad/cours_r/chapitre2")
load("chapitre2_objets.RData")
```

Ce procédé peut être utile lorsque l'on souhaite sauvegarder un nombre important d'objets. On notera que lorsque vous quittez une session  $\mathbf{R}$ , vous avez une fenêtre qui s'affiche en disant : Save workspace image. Si vous cliquez sur "oui", cela revient à exécuter la commande save.image(). Il peut cependant avoir l'inconvénient (dans le cas où l'environnement de travail est celui par défaut), de charger à l'ouverture de la nouvelle session plusieurs objets parasites inutiles pour l'utilisateur, d'où l'intérêt d'utiliser parfois la fonction ls() pour afficher les objets créés dans l'espace de travail et la fonction rm() (remove) qui permet de supprimer les objets qu'on n'utilise plus. Par exemple, on souhaite créer ici deux vecteurs  $\mathbf{x}$  et  $\mathbf{y}$ :

```
eps <- rnorm(7)
a <- 3
b <- 4
x <- c(18, 17, 19, 20, 15, 19, 20)
y <- a*x + b + eps
rm(a, b, eps)
ls()</pre>
```

```
## [1] "age" "don" "don2" "don3" "sexe" "taille" "x" "y'
```

Ici, on a supprimé les objets  $\mathbf{a}$ ,  $\mathbf{b}$  et  $\mathbf{eps}$  (objets intermédiaires utilisés pour simuler le vecteur  $\mathbf{y}$ ), une fois qu'on n'en avait plus besoin. Pour supprimer tous les objets d'un seul coup, on peut utiliser la commande suivante :

```
rm(list = ls())
```

Remarque: lorsqu'on début du cours, on vous a demandé d'éxécuter la commande suivante, vous avez ainsi chargé un fichier "RData" dans votre environement courant. Nous avons utilisé la fonction file() pour préciser qu'il fallait aller cherché ce fichier sur internet. Si pour une raison ou une autre, vous risquez de travailler sans accès à internet, il est donc conseillé de sauvegarder le jeu de données diamants dans un répertoire courant de votre machine:

```
load(file("http://www.thibault.laurent.free.fr/cours/Ressource/diamants.RData"))
save(diamants, file = "donnees_diamants.RData")
```

Un fichier au format .RData n'est donc pas un fichier contentant des données à proprement dites (comme des fichiers .txt). Il s'agit d'un format propre à  $\mathbf{R}$  et si vous essayez de l'ouvrir avec un bloc-note, vous ne pourrez

pas lire son contenu. La section suivante a pour objectif de montrer comment on importe des données issues de fichiers de différents formats.

### Importation et Exportation de fichiers de données

Il est très rare, lors d'une analyse statistique, que le jeu de données sur lequel est basée cette étude soit directement utilisable. Dans la grande majorité des cas, un "nettoyage" et/ou une fusion de plusieurs tables s'imposent.  $\mathbf R$  peut très bien remplir cette tâche et pour des utilisateurs familiers avec d'autres outils, on retrouvera sous  $\mathbf R$  des commandes identiques à **Perl** ou  $\mathbf SQL$ . Toutefois, l'utilisation de ces outils est non triviale pour des non-experts en SGBD (système de gestion de bases de données).

Dans ce paragraphe, on va s'intéresser aux outils permettant d'importer des fichiers de données autres que ceux dont le format est reconnu par le logiciel. D'autre part, toutes les personnes ne travaillant pas avec le même logiciel, il peut être utile de connaître les fonctions permettant de "rapatrier" des données d'autres logiciels statistiques. C'est ce que nous verrons dans un deuxième temps.

#### Importation et Exportation de fichier-texte

Les fonctions permettant de lire des données dans un fichier texte sont nombreuses et efficaces dans **R**. Ce type de fichiers porte en général l'extension ".txt" et ".csv". Les fichiers provenant de Excel (".xls" ou ".xlxs") ne rentrent pas dans ce type de fichiers.

#### La fonction read.table()

Si vous disposez d'un fichier-texte (format .txt), vous pouvez le lire avec la fonction read.table(). Cette fonction (qui renvoie un objet de classe data.frame) admet un seul argument obligatoire : l'emplacement du fichier-texte à importer. Les autres arguments optionnels servent à préciser certaines caractéristiques du fichier (symbole utilisé pour séparer deux cellules, symbole utilisé pour les décimales, identification des valeurs manquantes, etc.). Voici les valeurs par défaut utilisés :

- header = FALSE: la première ligne du fichier à importer ne contient pas le nom des variables.
- sep = "": le séparateur entre deux cellules est la tabulation TAB.
- dec = "." : pour séparer la partie entière de la partie décimale, le symbole utilisé est le point.

Bien évidemment, tous les fichiers-texte ne respectent pas nécessairement le même encodage et c'est pourquoi on est souvent à amener à jouer sur ces paramètres.

Considérons les fichiers "dontxt\_correct.txt" et "dontxt\_problem.txt" : enregistrer-les dans votre répertoire de travail (dans mon cas, je les ai enregistrés dans le sous répertoire de travail "Ressource"). Ces deux fichiers ont les mêmes données, mais celles-ci ont des caractéristiques un peu différentes :

 ${\it Commençons par importer le premier jeu de données \it ``dontxt\_correct.txt" sans modifier les arguments d'entrée \it .}$ 

```
dontxt_correct <- read.table("Ressource/dontxt_correct.txt")</pre>
```

Pour vérifier que l'importation s'est correctement effectuée, on peut utiliser la fonction str():

```
str(dontxt_correct)
```

```
## 'data.frame': 84 obs. of 6 variables:
## $ VER: int 565 401 417 449 816 301 571 566 428 421 ...
## $ JA1: int 4 6 7 3 8 7 6 6 4 9 ...
## $ R01: num 113 57.3 52.1 112.2 90.7 ...
## $ TYJ: Factor w/ 2 levels "Sem", "WE": 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
```

```
## $ TrH: Factor w/ 5 levels "Oh-24h","Oh-6h",..: 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 ...
## $ IMP: int 0 2 0 2 2 1 1 2 2 0 ...
```

On vérifie qu'on ait le nombre de variables et d'observations attendu et aussi que les variables ont été codées dans le bon type, ce qui semble être le cas ici.

A présent, importons le deuxième fichier de données, toujours sans modifier les arguments d'entrée :

```
dontxt_problem <- read.table("Ressource/dontxt_problem.txt")</pre>
```

On utilise la fonction str() pour regarder le type des données et aussi la fonction head() pour afficher les premières lignes :

```
str(dontxt_problem)
```

```
## 'data.frame': 85 obs. of 7 variables:
## $ V1: Factor w/ 85 levels "1","10","11",..: 85 1 12 23 34 45 56 67 78 84 ...
## $ V2: Factor w/ 82 levels "100,00","1035,00",..: 82 52 29 33 39 73 17 55 53 38 ...
## $ V3: Factor w/ 25 levels "0,00","1,00",..: 25 13 17 20 10 22 20 17 17 13 ...
## $ V4: Factor w/ 85 levels "100,00","101,00",..: 85 9 59 56 8 80 46 77 76 79 ...
## $ V5: Factor w/ 3 levels "Sem","TYJ","WE": 2 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
## $ V6: Factor w/ 6 levels "0h-24h","0h-6h",..: 6 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 ...
## $ V7: Factor w/ 4 levels "0","1","2","IMP": 4 1 3 1 3 3 2 2 3 3 ...
head(dontxt_problem, 2)
```

```
## V1 V2 V3 V4 V5 V6 V7
## 1 RowNames VER JA1 R01 TYJ TrH IMP
## 2 1 565,00 4,00 113,00 Sem 7h30-8h30 0
```

On se rend compte immédiatement que l'objet **dontxt\_problem** n'est pas conforme. On en déduit donc que les paramètres par défaut de la fonction read.table() ne sont pas adéquats pour ce jeu de données. Parmi les choses qui ne vont pas, la première ligne contenant le nom des variables est considérée comme une observation. Pour éviter cela, il faut indiquer que cette ligne contient le nom des variables. Ceci peut être fait par l'ajout de l'argument **header=TRUE**.

Le symbole qui permet de séparer la partie entière de la partie décimale est la virgule, qui n'est pas celui par défaut. Il est donc nécessaire de l'indiquer en utilisant l'option **dec=","**.

Finalement, pour importer correctement ce jeu de données, il suffisait de faire :

```
dontxt_clean <- read.table("Ressource/dontxt_problem.txt", header = TRUE, dec = ",")
str(dontxt_clean)</pre>
```

```
##
  'data.frame':
                    84 obs. of 7 variables:
##
    $ RowNames: int
                    1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
    $ VER
                     565 401 417 449 816 301 571 566 428 421 ...
##
              : num
##
    $ JA1
              : num
                     4 6 7 3 8 7 6 6 4 9 ...
##
    $ RO1
              : num 113 57.3 52.1 112.2 90.7 ...
    $ TYJ
              : Factor w/ 2 levels "Sem", "WE": 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
              : Factor w/ 5 levels "Oh-24h", "Oh-6h", ...: 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 ...
##
    $ TrH
    $ IMP
                     0 2 0 2 2 1 1 2 2 0 ...
```

Remarque : pour la lecture du premier jeu de données, il n'était pas nécessaire d'ajouter l'option header=TRUE. En effet, la première ligne du fichier "dontxt\_correct.txt" contient seulement une valeur de moins que le nombre de colonnes dans le fichier. Aussi, R a compris directement que la première ligne contenait le nom des variables et que la première colonne n'était pas une variable, mais correspondait au nom des individus. Ainsi, la première colonne du fichier n'apparaît pas sous forme d'une variable, mais comme étant l'identifiant des individus. Pour afficher les identifiants des individus, on fait :

#### row.names(dontxt\_correct)

```
## [1] "1" "2" "3" "4" "5" "6" "7" "8" "9" "10" "11" "12" "13" "14" "## [15] "15" "16" "17" "18" "19" "20" "21" "22" "23" "24" "25" "26" "27" "28" "## [29] "29" "30" "31" "32" "33" "34" "35" "36" "37" "38" "39" "40" "41" "42" "## [43] "43" "44" "45" "46" "47" "48" "49" "50" "51" "52" "53" "54" "55" "56" "## [57] "57" "58" "59" "60" "61" "62" "63" "64" "65" "66" "67" "68" "69" "70" "## [71] "71" "72" "73" "74" "75" "76" "77" "78" "79" "80" "81" "82" "83" "84"
```

#### Autres fonctions utiles

Il existe d'autres fonctions permettant de lire des données dans un fichier-texte. Elles sont toutes plus ou moins proches de read.table() car elles ne différent que par le changement d'un ou quelques paramètres d'entrée. Parmi elles, on peut citer scan(), read.csv(), read.delim(), read.fwf(). Il est bon de les connaître (si leur utilisation est vraiment nécessaire), mais dans la grande majorité des cas, la fonction read.table() est suffisante pour arriver à ses fins.

On peut également citer la fonction read.csv2(), qui marche très bien lorsqu'on a sauvegardé un fichier sur Excel au format ".csv" (en utilisant le "séparateur point-virgule").

L'exportation de données vers un fichier-texte se fait au moyen de la fonction write.table(). Les deux arguments obligatoires sont le nom de l'objet à exporter et le nom du fichier à créer. Les autres arguments sont les mêmes que ceux de la fonction read.table(), i.e. qu'ils servent à définir différents codes. Pour continuer avec l'exemple ci-dessus, on enregistre la table  $.\mathbf{txt}$  en donnant l'instruction :

```
write.table(dontxt_correct, "fichier-sortie.txt").
```

**Compléments :** on a vu qu'il est nécessaire d'avoir une petite idée de la structure du fichier initial de données avant d'utiliser le process d'importation. Pour cela, on peut afficher ligne par ligne les éléments de n'importe quel fichier texte en utilisant la commande **readLines**. Par exemple, pour savoir ce qu'il y a dans les deux premières lignes du fichier texte "dontxt\_problem.txt", on procède ainsi :

```
readLines("Ressource/dontxt_problem.txt", n = 2)
```

```
## [1] "RowNames\tVER\tJA1\tRO1\tTYJ\tTrH\tIMP" ## [2] "1\t565,00\t4,00\t113,00\tSem\t7h30-8h30\t0"
```

Ceci nous permet de voir que les colonnes sont espacées par une tabulation et que la virgule délimite les nombres décimaux.

#### Fichiers Excel (".xls" ou ".xlsx")

Pour le moment, nous recommandons de convertir les fichiers .xls et .xlsx au format .csv (avec le délimiteur point virgule) et de les importer en utilisant les fonctions vues ci-dessus. Le logiciel Excel étant un logiciel propriétaire, il existe une alternative provenant du monde du libre LibreOffice qui permet de faire ce type de conversion.

#### Factor ou character

La plupart des fonctions ci-dessus possèdent un argument d'entrée qui permet à l'utilisateur de décider si les chaînes de caractère seront codées en **factor** ou **character**. Par défaut, on a vu que les chaînes de caractère étaient codées en **factor**. Or, ceci peut présenter certains inconvénients que nous présenterons dans le cours "R avancé". Pour choisir un codage des chaînes de caractère en **character**, on ajoute l'option **stringsAsFactors** = **FALSE**.

#### Importation de données d'un autre logiciel statistique

Un module a été spécialement conçu pour pouvoir importer des fichiers de données produit par d'autres logiciels statistiques. Il s'agit de la librairie **foreign**, librairie intégrée à la version de base de **R**. Noter toutefois qu'il faudra la charger avant chaque utilisation par :

```
library("foreign")
```

Plusieurs systèmes statistiques sont pris en compte (Minitab, SPSS, Stata, ...), mais nous n'en verrons ici que quelques uns. Avant de commencer, il faut savoir qu'étant donné leur coût, il est très rare que plusieurs logiciels statistiques cohabitent. Cependant, il peut arriver que ce module soit utile si un travail est effectué à plusieurs dans différents environnements.

De plus, certaines revues statistiques comme CSBIGS ou Journal of Statistical Software éditent des articles de statistique appliquée. Pour pouvoir vérifier les résultats obtenus dans ces études, la publication des jeux de données est obligatoire et leur format dépend du logiciel qui a été utilisé par les chercheurs . Dans ce cas, la bibilothèque **foreign** peut être fort utile.

#### SAS

Un fichier de données SAS porte l'extension .sas7bdat. Le package sas7bdat permet l'importation d'un jeu de données au format .sas7bdat à l'aide de la fonction read.sas7bdat().

Si l'on prend la table de données baseball.sas7bdat et qu'on la copie dans le répertoire "Ressource", cela donne :

```
require("sas7bdat")

## Loading required package: sas7bdat
don.sas <- read.sas7bdat("Ressource/baseball.sas7bdat")
head(don.sas)</pre>
```

## 1 Aldrete, Mike SanFrancisco 216 54 2 27 25 ## 2 Allanson, Andy Cleveland 293 66 1 30 29 ## 3 Almon, Bill Pittsburgh 196 43 7 29 27 ## 4 Anderson, Dave LosAngeles 216 53 1 31 15 ## 5 Armas, Tony Boston 425 112 11 40 58 ## 6 Ashby, Alan Houston 315 81 7 24 38 ## 1 no_bb yr_major cr_atbat cr_hits cr_home cr_runs cr_rbi cr_bb league ## 1 33 1 216 54 2 27 25 33 National ## 2 14 1 293 66 1 30 29 14 American ## 3 30 13 3231 825 36 376 290 238 National ## 4 22 4 926 210 9 118 69 114 National ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## 7 division position no_outs no_assts no_error salary ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN ## 6 West C 632 43 10 475	##			name		t	eam	no_a	atba	t no	_hit	s no	_home	e no	_runs	no_rbi
## 3 Almon, Bill Pittsburgh 196 43 7 29 27 ## 4 Anderson, Dave LosAngeles 216 53 1 31 15 ## 5 Armas, Tony Boston 425 112 11 40 58 ## 6 Ashby, Alan Houston 315 81 7 24 38 ## no_bb yr_major cr_atbat cr_hits cr_home cr_runs cr_rbi cr_bb league ## 1 33 1 216 54 2 27 25 33 National ## 2 14 1 293 66 1 30 29 14 American ## 3 30 13 3231 825 36 376 290 238 National ## 4 22 4 926 210 9 118 69 114 National ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## division position no_outs no_assts no_error salary ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	1	Aldrete,	Mike	San	Franci	sco		21	.6	54	1	2	2	27	25
## 4 Anderson, Dave LosAngeles 216 53 1 31 15 ## 5 Armas, Tony Boston 425 112 11 40 58 ## 6 Ashby, Alan Houston 315 81 7 24 38 ## no_bb yr_major cr_atbat cr_hits cr_home cr_runs cr_rbi cr_bb league ## 1 33 1 216 54 2 27 25 33 National ## 2 14 1 293 66 1 30 29 14 American ## 3 30 13 3231 825 36 376 290 238 National ## 4 22 4 926 210 9 118 69 114 National ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## division position no_outs no_assts no_error salary ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	2	Allanson,	Andy		Clevel	and		29	93	66		:	1	30	29
## 5 Armas, Tony Boston 425 112 11 40 58  ## 6 Ashby, Alan Houston 315 81 7 24 38  ## 7 no_bb yr_major cr_atbat cr_hits cr_home cr_runs cr_rbi cr_bb league  ## 1 33 1 216 54 2 27 25 33 National  ## 2 14 1 293 66 1 30 29 14 American  ## 3 30 13 3231 825 36 376 290 238 National  ## 4 22 4 926 210 9 118 69 114 National  ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American  ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National  ## 1 West 10 317 36 1 75  ## 1 West 10 317 36 1 75  ## 2 East C 446 33 20 NaN  ## 3 East UT 80 45 8 240  ## 4 West 3S 73 152 11 225  ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	3	Almon,	Bill	F	ittsbu	rgh		19	96	43		-	7	29	27
## 6 Ashby, Alan Houston 315 81 7 24 38  ## no_bb yr_major cr_atbat cr_hits cr_home cr_runs cr_rbi cr_bb league  ## 1 33 1 216 54 2 27 25 33 National  ## 2 14 1 293 66 1 30 29 14 American  ## 3 30 13 3231 825 36 376 290 238 National  ## 4 22 4 926 210 9 118 69 114 National  ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American  ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National  ## division position no_outs no_assts no_error salary  ## 1 West 10 317 36 1 75  ## 2 East C 446 33 20 NaN  ## 3 East UT 80 45 8 240  ## 4 West 3S 73 152 11 225  ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	4	Anderson,	Dave	I	LosAnge	les		21	.6	53		:	1	31	15
## 1 0 0 b yr_major cr_atbat cr_hits cr_home cr_runs cr_rbi cr_bb league ## 1 33	##	5	Armas,	Tony	Boston				42	25	112		1:	1	40	58
## 1 33 1 216 54 2 27 25 33 National ## 2 14 1 293 66 1 30 29 14 American ## 3 30 13 3231 825 36 376 290 238 National ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	6	Ashby,	Alan	Houston				31	.5	81		-	7	24	38
## 2 14 1 293 66 1 30 29 14 American ## 3 30 13 3231 825 36 376 290 238 National ## 4 22 4 926 210 9 118 69 114 National ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ##   division position no_outs no_assts no_error salary ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##		no_bb yr_	major	cr_	atbat	cr_l	hits	cr_	home	cr_	runs	cr_	rbi	cr_bb	league
## 3 30 13 3231 825 36 376 290 238 National ## 4 22 4 926 210 9 118 69 114 National ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	1	33	1		216		54		2	?	27		25	33	${\tt National}$
## 4 22 4 926 210 9 118 69 114 National ## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	2	14	1		293		66		1		30		29	14	${\tt American}$
## 5 24 11 4513 1134 224 542 727 230 American ## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## division position no_outs no_assts no_error salary ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	3	30	13		3231		825		36	;	376	2	290	238	${\tt National}$
## 6 39 14 3449 835 69 321 414 375 National ## division position no_outs no_assts no_error salary ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	4	22	4		926		210		9	)	118		69	114	${\tt National}$
## division position no_outs no_assts no_error salary ## 1 West 10 317 36 1 75 ## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	5	24	11		4513	:	1134		224		542	-	727	230	${\tt American}$
## 1 West 10 317 36 1 75  ## 2 East C 446 33 20 NaN  ## 3 East UT 80 45 8 240  ## 4 West 3S 73 152 11 225  ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	6	39	14		3449		835		69	)	321	4	114	375	${\tt National}$
## 2 East C 446 33 20 NaN ## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##		${\tt division}$	positi	ion	no_out	s no	o_ass	sts	no_e	rror	sala	ary			
## 3 East UT 80 45 8 240 ## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	1	West		10	31	7		36		1		75			
## 4 West 3S 73 152 11 225 ## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	2	East		C	44	6		33		20	]	NaN			
## 5 East CF 247 4 8 NaN	##	3	East		UT	8	0		45		8	:	240			
	##	4	West		3S	7	3	:	152		11	:	225			
## 6 West C 632 43 10 475	##	5	East		CF	24	7		4		8	]	NaN			
	##	6	West		C	63	2		43		10	4	475			

#### **STATA**

Si l'on considère les données contenues dans le fichier automiss. dta (extrait du site de Stata), l'importation se réalise avec la fonction read.dta() comme suit :

```
automiss <- read.dta("Ressource/automiss.dta")
head(automiss)</pre>
```

```
make price mpg rep78 headroom trunk weight length turn
##
## 1
       AMC Concord
                     4099
                           22
                                  NA
                                           2.5
                                                  11
                                                       2930
                                                                186
                                                                      40
## 2
         AMC Pacer
                     4749
                           17
                                  NA
                                           3.0
                                                  NA
                                                       3350
                                                                173
                                                                      40
## 3
        AMC Spirit
                     3799
                           22
                                  NA
                                          3.0
                                                  12
                                                       2640
                                                                168
                                                                      35
## 4 Buick Century
                                                                196
                     4816
                           20
                                   3
                                           4.5
                                                  16
                                                       3250
                                                                      40
## 5 Buick Electra
                     7827
                                   4
                                           4.0
                                                  20
                                                       4080
                                                                222
                           15
                                                                      NA
## 6 Buick LeSabre 5788
                           18
                                   3
                                          4.0
                                                  21
                                                       3670
                                                                218
                                                                      43
     displacement gear_ratio foreign
## 1
              121
                         3.58 Domestic
## 2
              258
                         2.53 Domestic
## 3
                           NA Domestic
              121
## 4
               NA
                         2.93 Domestic
              350
## 5
                         2.41 Domestic
## 6
               NA
                         2.73 Domestic
```

#### **SPSS**

SPSS, comme Stata, ne pose aucun problème d'importation. Pour la table donspss.sav, le code est :

```
don.spss <- read.spss("Ressource/donspss.sav", to.data.frame = T)
head(don.spss)</pre>
```

##		ROWNAMES	VER	JA1	R01	TYJ	TRH	IMP
##	1	1	565	4	113.00000	${\tt Sem}$	7h30-8h30	0
##	2	2	401	6	57.28571	${\tt Sem}$	7h30-8h30	2
##	3	3	417	7	52.12500	${\tt Sem}$	7h30-8h30	0
##	4	4	449	3	112.25000	${\tt Sem}$	7h30-8h30	2
##	5	5	816	8	90.66667	${\tt Sem}$	7h30-8h30	2
##	6	6	301	7	37.62500	Sem	7h30-8h30	1