Traitement des données PMSI avec R

Guillaume Pressiat 2017-02-10

Contents

1	Introduction	5
2	Contexte et motivations 2.1 Avantages de R	7 7 8 8
3	11.0	9 9 11 11
4	4.1 MCO 4.2 HAD 4.3 SSR 4.4 PSY 4.5 RSF	15 17 19 19 19 20
5	5.1 Fonction de transposition des codes diagnostics	21 21 21 22
6	6.1 Import des données Anohosp	23 23 23 23
7	Chaînage PMSI	25
8	8.1 Ajout du TRA en MCO	27 27 27 28 28
a	Statistiques du PMSI	20

4 CONTENTS

Introduction

Ce livre numérique présente des exemples de traitements de données PMSI avec R. L'objectif est de concentrer ici :

• une documentation permettant de débuter avec l'import de données via le package pmeasyr

et des exemples d'analyses PMSI :

- étude de la durée moyenne de séjour
- requêtes sur les diagnostics et les actes
- analyse des files actives pour une pathologie
- chainage PMSI de patients
- reporting de l'activité
- visualisation graphiques, cartographies

Contexte et motivations

Les données du Programme de Médicalisation des Systèmes d'Informations (PMSI) sont souvent traitées via des logiciels spécifiques au PMSI (ou des outils statistiques / bases de données du marché) ne permettant pas de réaliser des traitements statistiques et des infographies satisfaisantes. Les départements d'information médicale sont donc souvent amenés à retraiter ces données avec R.

L'évolution récente de R intègre la manipulation de bases de données de taille importante. Le package pmeasyr s'inscrit dans cette veine et permet de réaliser de façon autonome l'ensemble des traitements (de l'import des données à leur analyse) avec R.

2.1 Avantages de R

2.1.1 Un flux de travail unique

En travaillant uniquement avec R, on peut mettre en place un flux de travail épuré : un seul projet, un seul programme, un seul logiciel. La traçabilité, la reproductibilité et la mise à jour des opérations sont ainsi facilitées.

Le travail avec de multiples logiciels oblige à l'export / import de fichiers entre les différents logiciels, et chaque modification du début du flux de travail génère des fichiers exportés v1, v2, ...

Avec un flux complet dans R, toute nouvelle modification est intégrée au processus de travail global. La localisation de toutes les étapes d'une analyse en un seul point évite les erreurs et la confusion lorsque l'on reprend l'analyse ultérieurement.

2.1.2 R et le PMSI

L'utilisation de R confère aux données du PMSI la liberté proposée par le logiciel :

- les requêtes sur les diagnostics et les actes peuvent s'écrire de multiples façons et c'est l'utilisateur qui crée ses propres programmes
- les données sont dans R: prêtes pour des modèles linéaires, logistiques, des classifications...
- la confrontation des données in* (reflet du codage des établissements) aux données out* (reflet de la valorisation accordée à l'établissement) est facilitée par l'import du fichier tra, cela peut permettre aux équipes DIM d'améliorer leur recueil
- le reporting de l'activité en excel, pdf, word, html, ou en créant des applications (shiny)

- l'utilisation des graphiques pour représenter des volumes d'activités et des cartographies interactives pour visualiser la localisation d'activités, de patientèles, et les flux de patients
- le partage de projets RStudio, qui facilite et encourage les travaux en équipe.

2.1.3 Des outils performants

L'engouement autour de R est lié au développement de packages intuitifs et performants : readr, dplyr, tidyr, magrittr, pour n'en citer que quelques-uns. pmeasyr s'appuie sur ces packages pour proposer des imports de données rapides sur des fichiers de taille importante (l'entité juridique de l'AP-HP est prise en charge sans problème avec un ordinateur récent).

Dans le cas de *pmeasyr*, l'import de 100 000 rsa (partie fixe, parsing des passages unités médicales, des diagnostics associés et des actes) nécessite en moyenne 5 secondes avec un processeur i7 – 16Go de ram.

En dernier ressort, R travaillant en mémoire vive, les exécutions de requêtes sont très rapides.

2.2 Contenu du package

Le package contient des fonctions pour la gestion des archives PMSI en entrée / sortie des logiciels de l'ATIH : dézippage, suppression des archives, et des fonctions pour l'import des fichiers des champs PMSI MCO, SSR, HAD, PSY et RSF.

Il est utilisé depuis un an à l'AP-HP pour des analyses d'activité et la description des prises en charge.

2.3 Installation du package

Depuis github avec devtools

```
devtools::install_github('IM-APHP/pmeasyr')
```

Cette commande lance l'installation du package et de ses dépendances.

^{**}NB: Données In / Out : données en entrée / sortie des logiciels de l'ATIH*

Les archives PMSI

Cette partie aborde le point de départ des études PMSI : les archives PMSI. Ces archives sont les fichiers en entrées / sorties des logiciels de l'ATIH.

Les manuels techniques de ces logiciels, relatifs aux champs MCO, SSR, HAD, PSY et RSF, respectivement Genrsa, Genrha, Paprica, Pivoine et Preface sont disponibules dans l'espace de telechargement sur le site de l'ATIH.

3.1 Gestion des archives dans des répertoires

Le package *pmeasyr* prend en charge les données des quatre champs PMSI MCO, SSR, HAD, PSY ainsi que les RSF.

Placer les archives dans un répertoire, par exemple ici dans ~/Documents/data/mco:

Vous noterez que pour chaque champ PMSI il est conseillé d'utiliser un répertoire indépendant, ceci est nécessaire dans la mesure où le nom des archives PMSI ne contient pas l'information champ MCO, RSF, etc., il faut organiser l'archivage champ par champ, dans des répertoires différents.

```
# Créer l'arborescence à partir de R
champs = c('mco', 'ssr', 'had', 'psy', 'rsf')
emplacement <- "~/Documents/data"
sapply(champs, function(x){dir.create(file.path(emplacement, x))})</pre>
```

3.2 Informations sur les archives

La fonction astat permet d'éditer des statistiques sommaires sur les fichiers contenus dans une archive.

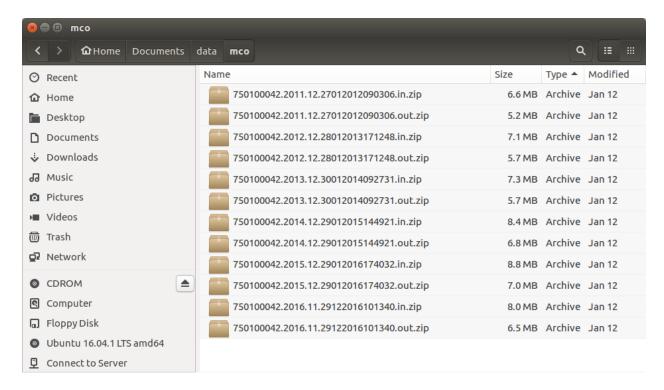


Figure 3.1: Archives MCO

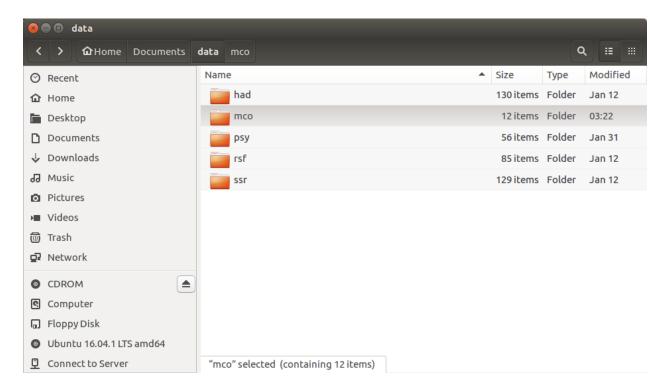


Figure 3.2: Un répertoire par champ PMSI

3.3 Dézippage

Cette partie du package facilite la manipulation des archives PMSI, fichiers de type:

finess.annee.mois.date_et_heure_de_creation.in.zipfiness.annee.mois.date_et_heure_de_creation.out.zip

Les fonctions permettent de dezipper les fichiers depuis R en ligne de commande, sans intervention manuelle de l'utilisateur. L'avantage est d'obtenir un processus ne relevant pas d'interventions externes au logiciel R (pour pouvoir garder trace des etapes, et faciliter la reproduction, tout est inscrit dans un programme, dans un flux de processus). Une fois que les traitements et analyses sur les fichiers sont faits, il est possible d'effacer les archives egalement en ligne de commande.

Le nom des fonctions dont l'objectif est de manipuler les archives commence par a.

Nom	Fonction
adezip	~ *.zip - Dezippe des fichiers de larchive PMSI
adezip2	~ *.zip - Dezippe des fichiers de l'archive PMSI, avec en parametre le nom de l'archive

```
# Dezippage uniquement des fichiers rsa, ano et tra du out 2015
# Ex: 750100042.2015.12.20160130.153012.out.zip
pmeasyr::adezip(finess = 750100042,
                annee = 2015,
                mois = 12,
                path = '~/Documents/data/mco',
                liste = c("rsa", "ano", "tra"),
                type = "out")
# Dezippage uniquement des fichiers rss, dmi et med du in 2014
# Ex: 750100042.2015.12.20160130.153012.out.zip
pmeasyr::adezip(finess = 750100042,
                annee = 2015,
                mois = 12,
                path = '~/Documents/data/mco',
                liste = c("rss", "dmi", "med"),
                type = "in")
```

3.4 adelete: effacer

À la fin d'une étude, il est inutile de garder les fichiers dézippés hors de l'archives, on peut les effacern c'est ce que permet la fonction adelete().

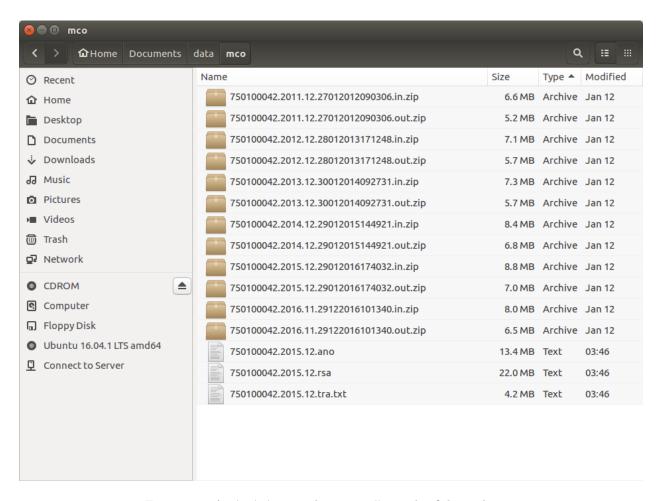


Figure 3.3: Après éxécution de adezip() sur des fichiers du out

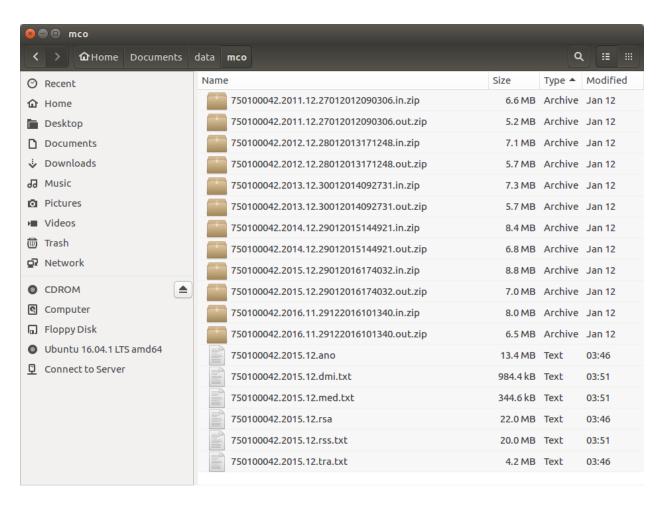


Figure 3.4: Après éxécution de adezip() sur des fichiers du in

```
path = '~/Documents/data/mco',
liste = c("rss", "med", "dmi"),
type = "in")
```

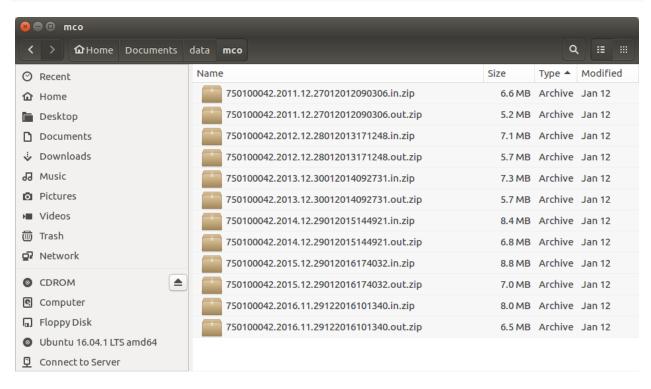


Figure 3.5: Après éxécution de adelete()

Import des données

4.1 MCO

Nom	Fonction
irsa	~ MCO - Import des RSA
irum	$\sim \mathrm{MCO}$ - Import des RUM
idiap	\sim MCO - Import des DIAP
$idmi_mco$	$\sim \mathrm{MCO}$ - Import des DMI
iium	\sim MCO - Import des donnees UM
$ileg_mco$	\sim MCO - Import des erreurs Leg
$imed_mco$	\sim MCO - Import des Med
ipo	\sim MCO - Import des PO
$iano_mco$	\sim MCO - Import des Anohosp

Les donnees in / out sont prises en charge.

4.1.1 RSA

Selon la nature des analyses a produire, plusieurs types d'imports sont possibles :

```
Type Import

1 Light: Partie fixe
2 Light+: Partie fixe + stream en ligne (+) actes et das
3 Light++: Partie fixe + stream en ligne (++) actes, das, typaut um et dpdr des um
4 Standard: Partie fixe + creation des tables actes, das et rsa_um
5 Standard+: Partie fixe + creation des tables actes, das et rsa_um + stream (+)
6 Standard++: Partie fixe + creation des tables actes, das et rsa_um + stream (++)
```

```
library(pmeasyr)
# Import des rsa 2015 type 6
irsa(finess = 750100042,
    annee = 2015,
    mois = 12,
    path = '~/Documents/data/mco',
```

```
typi = 6) -> rsa15
View(rsa15$rsa)
View(rsa15$rsa_um)
View(rsa15$actes)
View(rsa15$das)
```

Les tables sont par défaut avec des libellés :

NOFINESS Finess de l'établissement	NOVRSA Ruméro de version du RSA	CLE_RSA Clé RSA	NOVRSS \$ Numéro de version du RSS groupé	NOSEQTA Numéro séquentiel des tarifs
750100042	222	0000000001	116	002
750100042	222	0000000002	116	002
750100042	222	000000003	116	002
750100042	222	000000004	116	002
750100042	222	000000005	116	002
750100042	222	000000006	116	002
750100042	222	000000007	116	002
750100042	222	0000000008	116	002
750100042	222	000000009	116	002
750100042	222	0000000010	116	002
750100042	222	0000000011	116	002
750100042	222	0000000012	116	002
750100042	222	0000000013	116	002
750100042	222	000000014	116	002
750100042	222	0000000015	116	002
750100042	222	0000000016	116	002
750100042	222	0000000017	116	002

Figure 4.1: Capture d'une portion de la table rsa15\$rsa

4.1.2 RUM

```
# Import des rsum 2015
irum(finess = 750100042,
    annee = 2015,
    mois = 12,
    path = '~/Documents/data/mco')
```

Selon la nature des analyses a produire, plusieurs types d'imports sont possibles :

Type	Import
1	XLight : Partie fixe
2	Light : Partie fixe + stream en ligne des actes, das et dad
3	Standard : Partie fixe + table actes, das, dad
4	$Standard+: Partie \ fixe+stream+table \ actes, \ das, \ dad$

4.2. HAD

4.1.3 Colonnes stream

${\bf Exemples~sur~quelques~rsa:}$

• actes : Actes CCAM du Rsa

Cle RSA	actes
0000000001	EDSF004, EDSF004, JQGA004, JQGA004
0000000002	EPLF002, DEQP003, DEQP007, DZQM006
0000000003	EBQH002, EEQH002, YYYY180

• dpdrum : zones diagnostics des passages UM du Rsa

Cle RSA	dpdrum
0000000004	Z098 I671
0000000005	Z380, P741, Z380

• das : zones diagnostics associes du Rsa

Cle RSA	das
	Z9580, Z9588 P011, P032, P036, P011, P032, P700, P011, P032, P036

• um : types autorisations T2A des um de passage par ordre chronologique

Cle RSA	um
0000000009	01AC, 53 C
0000000010	51 C
0000000011	71 C, 04 C, 71 C

Pour les quatre autres champs PMSI, seules les donnees du out sont prises en charge par le package pour le moment.

Les fonctions d'imports pour ces trois champs reposent sur le meme principe qu'en MCO.

4.2 HAD

Nom	Fonction
iano_had	\sim HAD - Import des Anohosp
imed_had	\sim HAD - Import des Med
irapss	\sim HAD - Import des RAPSS

actes Stream Actes	um \$\phi\$ Parcours Typaut UM	dpdrum \$\\phi\$ Stream DP/DR des UM	das \$ Stream Das
JDLD001, DEQP003	07AC	N179	
DEQP003, DEQP003	07AC	1480	
	07AC	F100	
	07AC	T406	
YYYY600, ACQJ002	07AC	R410	B230, B582
DEQP003	07AC	T509	F603
YYYY009, DEQP007, ZZEP004	04 C	P599	
LFQK002, NEQK010, NAQK023	07AC	M796	
EAQH002, DEQP003, ZBQK001, YYYY600	07AC	J449	Z030, I618
BGQP003, BLQP010, DEQP003, BJQP005, EQQP008,	18 C	G459	
	07AC	F119	F209
DEQP003, JAQM003	07AC	N179	
DEQP003	07AC	1509	
DEQP003, NAQK023	07AC	R53+0	F023, G20, I480
DEQP003, LFQK002, LEQK001	07AC	1501	
	07AC	J189	J458
DEQP003, AFHB002, YYYY600, EBQH004	07AC	A879	
DEQP003, DEQP003	07AC	J209	
QAGA003, ZZLP054, ZZLP054, ZZQX180	53 P	M7958	
	29 P	Z502	
EEAF003, EEAF003, EEAF003, EEAF003, YYYY200, N	29 C	17021	E1140, E1150, Z713, Z718, L039, L030, Z740, E440
FCFA008, FCFA008, GDFA011, GDFA011, ZZQX175	53 C	C328	I10, Z921, J384, T814, B956
ZCQM001, JAQM003	29 C	E1120	Z713, N083, E559
NDQK002, DEQP003	29 C	R02	R2630, E1170, Z713

Figure 4.2: Capture des zones $\it stream$ de la table rsa15\$rsa

4.5. RSF

```
mois = 12,
path = '~/Documents/data/had') -> data_had
```

4.3 SSR

Nom	Fonction
iano_ssr	\sim SSR - Import des Anohosp
irha	\sim SSR - Import des RHA
issrha	\sim SSR - Import des SSRHA

```
irha(finess = 750041543,
    annee = 2015,
    mois = 12,
    path = '~/Documents/data/ssr') -> data_ssr
```

4.4 PSY

Nom	Fonction
iano_psy	~ PSY - Import des Anohosp
ir3a	$\sim \mathrm{PSY}$ - Import des R3A
irpsa	$\sim \mathrm{PSY}$ - Import des RPSA

4.5 RSF

Nom	Fonction
irafael	\sim RSF - Import des RSFA / Rafael
iano_rafael	\sim RSF - Import des RSFA / ANO

```
irafael(finess = 750712184,
    annee = 2015,
    mois = 12,
```

```
path = '~/Documents/data/rsf') -> rsfa
```

4.6 Dictionnaire de variables

```
# Obtenir les noms, labels et types de variables (character, numeric, integer, date, ...)
dico(rsa15$rsa)
# Charger les formats de toutes les tables prises en charge par le package
pmeasyr::formats
```

Requêtes sur des pathologies / actes

5.1 Fonction de transposition des codes diagnostics

Les analyses sur les diagnostics CIM-10 sont parfois fastidieuses du fait des multiples positions de diagnostics : DP principal du sejour, DR principal du sejour, DPUM, DRUM, DAS. La fonction tdiag permet de rassembler tous les diagnostics dans une seule table.

```
# Pour les objets rsa et rum du MCO
# Transbahuter tous les diagnostics dans une seule table
tdiag(rsa15) -> rsa15 # "Tidy diagnostics"
View(rsa15$diags)
# Tous les diagnostics sont dans une table, avec un numero selon leur position
# 1:DP, 2:DR, 3:DPUM, 4:DRUM, 5:DAS
```

Exemple de résultat :

CLE_RSA	NSEQRUM	position	diag
0000000001	01	1	Z511
0000000001	01	2	C18
0000000002	01	1	C501
0000000002	01	3	C501
0000000002	02	1	D051
0000000002	02	5	E109

5.2 Exemple 1 : recherche de codes diagnostics d'épilepsie

L'objectif est de récupérer les séjours présentant un code diagnostic de la liste

```
library(dplyr)
# quelle que soit la position du diagnostic
rsa15$diags %>% filter(diag %in% liste_diag)
# position en das
rsa15$diags %>% filter(diag %in% liste_diag, position == 5)
# position en dp dr
rsa15$diags %>% filter(diag %in% liste_diag, position < 5)</pre>
## En passant par les zones stream
string diags =
  'F803|G400|G401|G402|G403|G404|G405|G406|G407|G408|G409|G410|G411|G412|418|G419|R568'
# quelle que soit la position du diagnostic
rsa15$rsa %>% fiter(grepl(string_diags, dpdrum)|grepl(string_diags, das))
# position en das
rsa15$rsa %>% fiter(grepl(string_diags, das))
# position en dpdr
rsa15$rsa %>% fiter(grepl(string_diags, dpdrum))
```

5.3 Exemple 2 : recherche de codes actes de pose de PAC

```
# Code EBLA003

library(dplyr)
# En passant par la table actes
rsa15$actes %>% filter(CDCCAM == 'EBLA003')
# En passant par la zone stream
rsa15$rsa %>% filter(grepl('EBLA003', actes))
```

Étude des files actives

6.1 Import des données Anohosp

6.2 File active d'une pathologie

```
# Codes diagnostics obésité
string_diags = 'E66'

# position en dpdr
rsa15$rsa %>% filter(grepl(string_diags, dpdrum)) -> ob

# File active obésité globale établissement
inner_join(ano, ob, by = c('CLE_RSA')) -> patients_ob
distinct(patients_ob, NOANON) %>% nrow()
```

6.3 File active d'une chirurgie

Chaînage PMSI

Nous allons ici chaîner les données MCO aux données HAD.

Fichier TRA

Le fichier TRA est un fichier du out qui permet de relier les donnees anonymes du out aux donnees du in, il comprend un lien entre :

- MCO: cle_rsa, numero de rss, numero de sejour (nas), date d'entree et date de sortie du sejour
- SSR: numero sequentiel du sejour + noseqrhs et numero de sejour + numero de semaine
- PSY RPSA: ipp, date d'entree et de fin du sejour, numero sequentiel du sejour, numero de sequence et numero de sejour, dates de debut et fin de sequence
- PSY R3A : ipp, date de l'acte, numero d'ordre, forme activité, um, nature et lieu de l'acte
- HAD : numero sequentiel de sejour, numero de sequence, sous-sequence et numero de sejour, dates de debut et fin des sequences et sous-sequences, dates d'entree et de sortie du sejour, modes d'entree sortie provenance destination

```
\begin{tabular}{lll} \hline Type & Import \\ \hline itra & \sim TRA - Import du TRA \\ inner\_tra & \sim TRA - Ajout du TRA aux donnees Out \\ \hline \end{tabular}
```

8.1 Ajout du TRA en MCO

```
# lecture du fichier tra et jointure aux rsa
itra(750100042, 2015, 12, '~/Documents/data/mco') -> tra
# Ajout du tra aux rsa :
inner_tra(rsa15$rsa, tra) -> rsa15$rsa
```

8.2 Ajout du TRA en HAD

```
# Import du TRA HAD
itra(finess = 750712184,
    annee = 2015,
    mois = 12,
    path = '~/Documents/data/had',
    champ = "had") -> tra
# Ajout du tra
```

```
inner_tra(data_had$rapss, tra, champ = "had") -> data_had$rapss
inner_tra(data_had$acdi, tra, champ = "had") -> data_had$acdi
inner_tra(data_had$ght, tra, champ = "had") -> data_had$ght
```

8.3 Ajout du TRA en SSR

8.4 Ajout du TRA en PSY

```
# Import du TRA PSY : fichiers RPSA
itra(finess = 750803454,
    annee = 2015,
    mois = 12,
    path = '~/Documents/data/psy',
     champ = "tra_psy_rpsa") -> tra
# Ajout du tra
inner_tra(rpsa_psy$rpsa, tra, champ = "psyrpsa") -> rpsa_psy$rpsa
inner_tra(rpsa_psy$das, tra, champ = "psyrpsa") -> rpsa_psy$das
# Import du TRA PSY : fichiers R3A
itra(finess = 750803454,
    annee = 2015,
    mois = 12,
    path = '~/Documents/data/psy',
    champ = "tra_psy_r3a") -> tra
# Ajout du tra
inner_tra(r3a_psy$r3a, tra, champ = "psyr3a") -> r3a_psy$r3a
inner_tra(r3a_psy$das, tra, champ = "psyr3a") -> r3a_psy$das
```

Statistiques du PMSI

- âge moyen des patients
- Durée de séjour
- Nombre de séjours par catégorie majeure de diagnostics
- Case-mix MCO, DMS par GHM / GHS

```
# Age moyen et DMS sur les plus de 0 jour
rsa15$rsa %>% summarise(age_moyen = mean(AGEAN),
                        dms = mean(if_else(DUREE>0, DUREE, NA), na.rm = T))
# Nombre de séjours par catégorie majeure de diagnostics
rsa15$rsa %>% count(RSACMD)
# Construire la variable GHM
rsa15$rsa %>% tidyr::unite(GHM,
                           RSACMD, RSATYPE, RSANUM, RSACOMPX,
                           sep = "") -> rsa15$rsa
# Case-mix par GHM
rsa15$rsa %>% count(GHM)
# Case-mix par GHM / GHS
rsa15$rsa %>% count(GHM, NOGHS)
# DMS par GHM / GHS
rsa15$rsa %>% group_by(GHM, NOGHS) %>%
  summarise(dms = mean(if_else(DUREE>0, DUREE, NA), na.rm = T))
```