## Pre-processing data di R

(Pelatihan data sains menggunakan R dan Gephi)

Ujang Fahmi

Pelajaran ke-1



Salam kenal dan selamat datang.

Semoga kita semua bisa saling berbagi pengalaman dan pengetahuan. Saya adalah Ujang Fahmi, Co-founder dan mentor Sadasa Academy.

Jika anda berada dan sedang membaca tutorial ini, maka kemungkinan anda adalah orang yang sedang ingin belajar data sains, atau mungkin ditugaskan untuk mempelajari R oleh institusi atau organisasi anda. Sama seperti saya dulu, dimana tanpa latar belakang enginering saya didiharuskan untuk belajar R, demi menyelesaikan tugas akhir dan akhirnya jadilah seperti saya sekarang ini.

Satu hal yang pasti, ini adalah langkah pertama dari banyak langkah yang harus dilalui, entah melalui lembaga resmi atau belajar secara mandiri. Jadi selamat belajar!!! Ujang Fahmi, Yogyakarta, 2021-09-16

## Error yang umum 1

Di worksapce kita menulis

a + 198

Di console menampilkan:

Error: object 'a' not found

Artinya objek a tidak bisa ditemukan sehingga R tidak bisa menyelesaikan perintah yang diberikan

#### Error yang umum 2

Di workspace kita mencoba untuk memberikan perintah impor data dengan menggunakan fungsi read\_csv, kita juga udah yakin argumen yang dibutuhkan sudah sesuai.

```
df1 = read_csv("folder1/file.csv")
```

Tapi, di console kita masih tetap menerima error berikut:
Error in read\_csv("folder1/file.csv") :
could not find function "read\_csv"
Error menunjukkan bahwa fungsi read\_csv tidak ditemukan. Artinya kita belum memanggil library yang dibutuhkan.

#### Impor dan Ekspor Data

Di R kita hanya bisa mengolah data yang yang sudah kita impor atau berada di environment R. Maka ketika ada error: object not found di console, sebagian besar disebabkan oleh data/objek yang belum ada.

#### Impor Data

- Impor data merupakan salah satu langkah pertama dan utama dalam pengolahan data
- impor umumnya menggunakan sintak dengan awalan read. Misal read.csv()
   atau read\_csv, sama-sama digunakan untuk impor data.csv

6/31

#### Impor data frame

Data frame atau data flate di R bisa diimpor dengan beberapa sintaks dari beberapa package.

Argumen yang dibutuhkan:

- 1. namfolder
- 2. namafile atau link data

#### Impor data json

Json atau java script object notation adalah format data yang umum digunakan untuk ditampilkan di sebuah laman/website.
Contoh:

```
https://raw.\,githubusercontent.\,com/eppofahmi/belajaR/\\master/upn-surabaya/data/sample.\,json
```

Sama seperi data lainnya, untuk mengimpor data json kita perlu menulis nama folder dan nama filenya. Selain data yang ada di folder dalam komputer, kita juga bisa membaca data yang ada di cloud atau website dengan ciri terdapta ekstensi data di url-nya seperti contoh di atas.

#### Impor data lain

Selain jenis-jenis format data seperti yang sudah dibahas. Di R kita juga bisa membaca jenis lain, seperti:

- 1. Data output dari SPSS dan Stata
- 2. Data .nc
- 3. Data list
- 4. etc.

#### TIPS:

Jika ingin mengimpor data dengan ekstensi tertentu, kita bisa mencari tutorialnya dengan mengetikan di google search. Misalnya untuk membaca file stata, kita bisa menggunakan kata kunci berikut.

read stata data in r

#### Your Turn 1

- 1. Buatlah data xlsx dan csv dengan menggunakan excel
- 2. Letakan di folder data
- 3. Impor data tersebut menggunakan sintak-sintak yang sudah dipelajari
- 4. Impor data json dari url yang ada dicontoh

## **Ekspor Data**

Setelah bisa mengimpor, dan setelah melakukan pemrosesan di R, selanjutnya kita mungkin perlu menyimpan data dihardisk.

## Ekspor data frame

Jika untuk mengimpor sebagian besar fungsinya diawali dengan read\* maka untuk mengekspor data sebagian besar fungsinya diawali dengan write.

Contoh:

```
write_csv(namaobjek, "namafolder/namafile.csv")
```

## Ekspor list

List atau bisa juga disebut sebagai data bertingkat juga dapat disimpan atau diekspor dari R. Tipe data ini biasanya digunakan untuk menyimpan data hasil pengolahan dalam satu file. Untuk mengekspor list di R umumnya dilakukan menggunakan tipe data .rds. Tipe data ini hanya spesifik untuk R saja.

Jika Menghendaku format yang lebih umum, maka sebaiknya list disimpan dalam format data yang juga umum. Misalnya json.

```
library(readr)
write_rds(namaobjek, "namafolder/namafile.rds")
```

## Ekspor json

Untuk menyimpan json kita juga bisa menggunakan pola sintak yang sama seperti yang sudah dipelajari sebelumnya, yaitu:

```
jsonlite::write_json(x = namaobjek, path = "namafolder/namafile.json")
```

#### Pengecekan Data

Cobalah untuk mengimpor data ke R, dan perhatikan apa yang ada dibagian environment.

```
nama_objek1 = read_csv("folder/file.csv")
```

Gantilah nama folder dan file yang sesuai dengan yang dimiliki di laptop masing-masing

# Jumlah observasi dan variabel

- Jumlah observasi menunjukkan jumlah baris, sementara jumlah variabel menunjukkan jumlah kolom
- Selain itu, sebagai analis kita juga harus tahu masing-masing tipe variabel yang
- dimilikiUntuk mengetahuinya kita bisa menggunakan fungsi glimpse()

# Contoh:

nama\_objek2 = mtcars
glimpse(nama objek2)

```
## Rows: 32
```

- ## Columns: 11 ## \$ mpg <dbl> 21.0, 21.0, 22.8, 21
- ## \$ cyl <dbl> 6, 6, 4, 6, 8, 6, 8,
- ## \$ disp <dbl> 160.0, 160.0, 108.0,
- ## \$ hp <dbl> 110, 110, 93, 110, 1
- ## \$ drat <dbl> 3.90, 3.90, 3.85, 3. ## \$ wt <dbl> 2.620, 2.875, 2.320,
- ## \$ wt <dbl> 2.620, 2.875, 2.320, ## \$ qsec <dbl> 16.46, 17.02, 18.61,
- ## \$ vs <dbl> 0, 0, 1, 1, 0, 1, 0, ## \$ am <dbl> 1, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0, ## \$ gear <dbl> 4, 4, 4, 3, 3, 3, 3,
  - ## \$ gear <dbl> 4, 4, 4, 3, 3, 3, 3, ## \$ carb <dbl> 4, 4, 1, 1, 2, 1, 4,

# Rangkuman data

(arigi	Carriari data
	Untuk mendapatkan rangkuman dari data kita bisa menggunakan fungsi summary() atau skim() dari package skimr
	Rangkuman biasanya digunakan untuk mendapatkan informasi umum terkait
	dengan data yang akan diolah Rangkuman secara umum jika angka
	akan berupa <i>central tendency</i> statistik
	Rangkuman data teks biasanya berupa jenis datanya saja

#### Contoh:

##

##

##

##

## ##

##

##

Min.

Mean

Max.

<pre>summary(nama_objek2)</pre>	

```
##
    Min.
           :10.40
                    Min.
##
    1st Qu.:15.43 1st Qu.:4.000
##
    Median :19.20
##
    Mean
           :20.09
##
    3rd Qu.:22.80
##
    Max.
           :33.90
```

drat

Median :3.695

3rd Qu.:3.920

:2.760

:3.597

:4.930

mpg

Median	:6.000		
Mean	:6.188		
3rd Qu.	:8.000		
Max.	:8.000		
wt			

Median :3.325

3rd Qu.:3.610

Min.

Mean

Max.

1st Qu.:3.080 1st Qu.:2.581

cyl

:4.000

:1.513

:3.217

:5.424 17/31

## Penataan Data (Data Wrangling)

Penataan atau juga bisa disebut wrangling data juga merupakan salah satu bagian penting dalam tahap pra-pemrosesan data. Hal ini bisanya dilakukan mulai dari menstandarisasi nama kolom hingga memutuskan metode pengisian data yang kosong atau imputasi. Data wrangling berfungsi agar analis bisa fokus pada metode dan hasil pada saat melakukan analisis. Tidak lagi bingung atau harus menata data yang tidak terstruktur yang tidak mudah dipahami.

#### Standar nama kolom

Nama kolom/variabel di R sebaiknya dibuat berdasarkan aturan yang sama untuk membuat objek R, yaitu:

- Tidak diawali dengan angka (kolom1, bukan 1kolom)
- Tidak menggunakan spasi (kolom\_ke1 bukan kolom ke 1)
- Sebaiknya menggunakan huruf yang seragam (huruf kecil atau besar semua)

#### Contoh:

## Memilih Kolom dan Menyusun nama kolom

Untuk memilih nama kolom kita bisa menggunakan fungsi select dari dplyr. Namun sebelum menggunakannya, cobalah untuk menjalankan dan membaca dokumentasinya dengan menjalankan fungsi berikut:

```
library(dplyr)
?dplyr::select
```

Untuk menata atau mengurutkan kolom/variabel sesuai kebutuhan kita juga bisa mengkombinasikan fungsi select() dengan nomor indeks atau anam kolomnya. Misalnya:

```
nama_objek2 %>%
select(c(1:4, 10))
```

Kita memilih kolom 1 sampai 4 dan kolom ke 10 dari data nama\_objek2

#### Memilih Baris

- Untuk memilih baris kita bisa menggunakan filter() dari dplyr
- filter() digunakan untuk memilih baris dari data berdasarkan kondisi yang ditetapkan pada satu atau lebih kolom

```
nama_objek2 %>%
filter(disp > 250)
```

Skrip diatas digunakan untuk memfilter (memilih baris) yang nilai dikolom disp nya lebih dari 250.

# Nama baris menjadi kolom

```
df3 = mtcars
df3 %>%
    select(1:2) %>%
    head(5)

df3 = rownam
df3 %>%
    select(1:
head(5)
```

##		$\mathtt{mpg}$	cyl
## M	Mazda RX4	21.0	6
## M	Mazda RX4 Wag	21.0	6
## D	Oatsun 710	22.8	4
## E	Hornet 4 Drive	21.4	6
## E	Hornet Sportabout	18.7	8

```
df3 = rownames_to_column(df3)
df3 %>%
    select(1:2) %>%
    head(5)
```

##		rowname	mpg
##	1	Mazda RX4	21.0
##	2	Mazda RX4 Wag	21.0
##	3	Datsun 710	22.8
##	4	Hornet 4 Drive	21.4
##	5	Hornet Sportabout	18.7

#### Memisahkan nilai kolom

Untuk memisahkan nilai kolom kita bisa menggunakan fungsi separate()

```
df4 = msleep
df4 %>%
   select(1:3) %>%
   head(5)
```

Menjadi...

# Menggabungkan nilai kolom

Untuk mengabungkan nilai beberapa kolom menjadi berada dalam satu kolom kita bisa menggunakan fungsi unite()

```
df4 %>%
  unite(col = "nama_lengkap", sep = " ", remove = FALSE)
```

#### Membuat kolom baru dan Merangkum data

Untuk membuat kolom baru kita bisa menggunakan fungsi mutate(), di sini kita akan menggunakan dengan mengisi jumlah observasi dari kolom lain.

```
fauna = msleep
rangkuman = fauna %>%
  group by(vore) %>%
   count (order)
rangkuman
mobil = mtcars
mobil %>%
   group by(cyl) %>%
   mutate(mean = mean(disp)) %>%
   select(cyl, disp, mean)
```

## Mengatasasi Nilai Hilang

- Terkadang kita memiliki data yang tidak semua barisnya terisi. Kondisi tersebut disebut value not available, missinf value atau NA.
- Keputusan untuk tetap menggunakan data yang terdapat nilai kosong dalam salah satu variabelnya merupakan keputusan teoretis
- Secara teknis, ada beberapa upaya yang bisa dilakukan. Upaya ini disebut imputasi.

Anggap saja kita memiliki data berikut, dimana tidak ada nilai yang kosong di dalamnya.

```
library(missForest)
data(iris)
summary(iris)
```

##	Sepal.Length	Sepal.Width	Petal.Length	Petal.Width
##	Min. :4.300	Min. :2.000	Min. :1.000	Min. :0.100
##	1st Qu.:5.100	1st Qu.:2.800	1st Qu.:1.600	1st Qu.:0.300
##	Median :5.800	Median :3.000	Median :4.350	Median :1.300
##	Mean :5.843	Mean :3.057	Mean :3.758	Mean :1.199
##	3rd Qu.:6.400	3rd Qu.:3.300	3rd Qu.:5.100	3rd Qu.:1.800
##	Max. :7.900	Max. :4.400	Max. :6.900	Max. :2.500

## Membuat nilai kosong untuk simulasi

```
set.seed(1234)
iris.mis <- prodNA(iris, noNA = 0.2)
summary(iris.mis)
##
    Sepal.Length
                  Sepal.Width
                                Petal.Length
                                               Petal.Width
         :4.300
                        :2.000
                                      :1.000
##
   Min.
                 Min.
                                Min.
                                              Min.
                                                    :0.100
   1st Qu.:5.100 1st Qu.:2.800
                                1st Qu.:1.525
                                              1st Qu.:0.300
##
##
   Median :5.700
                Median :3.000
                                Median :4.400
                                              Median :1.300
##
   Mean :5.774
                Mean
                       :3.072
                                Mean
                                      :3.756
                                              Mean
                                                    :1.186
   3rd Qu.:6.400 3rd Qu.:3.400
                                3rd Qu.:5.100
                                              3rd Qu.:1.800
##
##
   Max. :7.900 Max. :4.400
                                Max. :6.900
                                              Max. :2.500
##
   NA's :25
                 NA's :29
                                NA's
                                      : 28
                                              NA's :31
##
        Species
##
   setosa :32
##
   versicolor:39
##
   virginica:42
##
   NA's
            :37
##
```

# Mengisi Nilai kosong dengan rerata

Dari rangkuman diketahui bahwa ada 25 bari yang kosong pada kolom Sepal.Length

```
# mendapatakan rearata kolom Sepal.Length
# mean(iris.mis$Sepal.Length, na.rm = TRUE)
iris.mis = iris.mis %>%
   mutate(Sepal.Length = case_when(
        is.na(Sepal.Length) ~ mean(iris.mis$Sepal.Length, na.rm = TRUE),
        TRUE ~ Sepal.Length
   ))
summary(iris.mis)
```

```
##
    Sepal.Length
                  Sepal.Width
                                Petal.Length
                                               Petal.Width
   Min. :4.300
                 Min.
                       :2.000
                                      :1.000
##
                               Min.
                                              Min.
                                                    :0.100
##
  1st Qu.:5.200    1st Qu.:2.800    1st Qu.:1.525
                                              1st Qu.:0.300
##
   Median :5.774
                Median :3.000
                               Median :4.400
                                              Median :1.300
##
   Mean :5.774
                 Mean :3.072
                                Mean :3.756
                                              Mean :1.186
##
   3rd Qu.:6.300
                 3rd Qu.:3.400
                                3rd Qu.:5.100
                                              3rd Qu.:1.800
##
   Max. :7.900
                 Max. :4.400
                                Max.
                                      :6.900
                                              Max. :2.500
##
                 NA's :29
                                NA's
                                      :28
                                              NA's :31
```

# Menggunakan package

Untuk melakukan *imputation* kita bisa menggunakan fungsing missForest() seperti contoh skrip berikut.

```
iris.imp <- missForest(iris.mis, xtrue = iris, verbose = TRUE)
iris.imp$00Berror
iris.imp$error
result0 <- iris.imp$ximp
summary(result0)</pre>
```

#### Paket lain untuk imputation

Selain dengan menggunakan paket missForest, melakukan *imputation* juga dapat dilakukan dengan beberapa paket lain dengan metode dan atau pendekatan yang berbeda. Seperti paket Hmisc yang juga cukup populer dikalangan pengguna R menawarkan metode *imputation* dengan beberapa algoritme.

Misalnya, dalam paket Hmisc terdapat fungsi impute() di mana pengguna dapat melakukan *imputation* dengan metode yang didefinisikan sendiri (contoh: *mean, max, median,* dll). Paket mi juga bisa digunakan untuk melakukan *imputation* dengan menggunakan metode *Predictive Mean Matching Method*.

#### Table of Contents

Mendapatkan Bantuan dan Mengatasi Error

Error yang umum 1

Error yang umum 2

Impor dan Ekspor Data

Impor Data

Your Turn 1

**Ekspor Data** 

Pengecekan Data

Jumlah observasi dan variabel

Rangkuman data

Penataan Data (Data Wrangling)

Standar nama kolom

Memilih Kolom dan Menyusun nama kolom

Memilih Baris

Transformasi kolom

Mengatasasi Nilai Hilang

Menggunakan teknik manual

Menggunakan package

Paket lain untuk imputation