

## 20.- Feature Learning\_04\_19\_vacunacion\_completo\_v\_01

June 8, 2023

#

CU04\_Optimización de vacunas

Citizenlab Data Science Methodology > III - Feature Engineering Domain \*\*\* > # 20.- Feature Learning

Feature learning or representation learning is a set of techniques that allows a system to automatically discover the representations needed for feature detection or classification from raw data.

### 0.1 Tasks

Feature Learning - Explore automatic identification and use of features in raw data

### 0.2 Consideraciones casos CitizenLab programados en R

- Algunas de las tareas de este proceso se han realizado en los notebooks del proceso 05 Data Collection porque eran necesarias para las tareas ETL. En esos casos, en este notebook se referencia al notebook del proceso 05 correspondiente
- Otras tareas típicas de este proceso se realizan en los notebooks del dominio IV al ser más eficiente realizarlas en el propio pipeline de modelización.
- Por tanto en los notebooks de este proceso de manera general se incluyen las comprobaciones necesarias, y comentarios si procede
- Las tareas del proceso se van a aplicar solo a los archivos que forman parte del despliegue, ya que hay muchos archivos intermedios que no procede pasar por este proceso
- El nombre de archivo del notebook hace referencia al nombre de archivo del proceso 05 al que se aplica este proceso, por eso pueden no ser correlativa la numeración
- Las comprobaciones se van a realizar teniendo en cuenta que el lenguaje utilizado en el despliegue de este caso es R

### 0.3 File

- Input File: xxxxxxxxxxxx
- Output File: No aplica

#### 0.3.1 Encoding

Con la siguiente expresión se evitan problemas con el encoding al ejecutar el notebook. Es posible que deba ser eliminada o adaptada a la máquina en la que se ejecute el código.

```
[ ]: Sys.setlocale(category = "LC_ALL", locale = "es_ES.UTF-8")
```

## 0.4 Settings

### 0.4.1 Libraries to use

```
[ ]: library(readr)
      library(dplyr)
      library(tidyr)
      library(forcats)
      library(lubridate)
```

### 0.4.2 Paths

```
[ ]: iPath <- "Data/Input/"
      oPath <- "Data/Output/"
```

## 0.5 Data Load

OPCION A: Seleccionar fichero en ventana para mayor comodidad

Data load using the {tcltk} package. Ucomment the line if using this option

```
[ ]: # file_data <- tcltk::tk_choose.files(multi = FALSE)
```

OPCION B: Especificar el nombre de archivo

```
[ ]: iFile <- "xxxx"
      file_data <- paste0(iPath, iFile)

      if(file.exists(file_data)){
        cat("Se leerán datos del archivo: ", file_data)
      } else{
        warning("Cuidado: el archivo no existe.")
      }
```

**Data file to dataframe** Usar la función adecuada según el formato de entrada (xlsx, csv, json, ...)

```
[ ]: data <- read_csv(file_data)
```

Estructura de los datos:

```
[ ]: data |> glimpse()
```

Muestra de los primeros datos:

```
[ ]: data |> slice_head(n = 5)
```

## 0.6 Feature Learning

## 0.7 Data Save

- Solo si se han hecho cambios
- No aplica

Identificamos los datos a guardar

```
[ ]: data_to_save <- data
```

Estructura de nombre de archivos:

- Código del caso de uso, por ejemplo “CU\_04”
- Número del proceso que lo genera, por ejemplo “\_06”.
- Resto del nombre del archivo de entrada
- Extensión del archivo

Ejemplo: "CU\_04\_06\_01\_01\_zonasgeo.json, primer fichero que se genera en la tarea 01 del proceso 05 (Data Collection) para el caso de uso 04 (vacunas) y que se ha transformado en el proceso 06

Importante mantener los guiones bajos antes de proceso, tarea, archivo y nombre

### 0.7.1 Proceso 19

```
[ ]: # caso <- "CU_XX"  
# proceso <- '_09.2'  
# tarea <- "_XX"  
# archivo <- ""  
# proper <- "_xxxxx"  
# extension <- ".csv"
```

OPCION A: Uso del paquete “tcltk” para mayor comodidad

- Buscar carpeta, escribir nombre de archivo SIN extensión (se especifica en el código)
- Especificar sufijo2 si es necesario
- Cambiar datos por datos\_xx si es necesario

```
[ ]: # file_save <- paste0(caso, proceso, tarea, tcltk::tkgetSaveFile(), proper,   
↪extension)  
# path_out <- paste0(oPath, file_save)  
# write_csv(data_to_save_xxxx, path_out)  
  
# cat('File saved as: ')  
# path_out
```

OPCION B: Especificar el nombre de archivo

- Los ficheros de salida del proceso van siempre a Data/Output/.

```
[ ]: # file_save <- paste0(caso, proceso, tarea, archivo, proper, extension)
# path_out <- paste0(oPath, file_save)
# write_csv(data_to_save_XXXXX, path_out)

# cat('File saved as: ')
# path_out
```

**Copia del fichero a Input** Si el archivo se va a usar en otros notebooks, copiar a la carpeta Input

```
[ ]: # path_in <- paste0(iPath, file_save)
# file.copy(path_out, path_in, overwrite = TRUE)
```

## 0.8 REPORT

A continuación se realizará un informe de las acciones realizadas

## 0.9 Main Actions Carried Out

- Si eran necesarias se han realizado en el proceso 05 por cuestiones de eficiencia
- O bien se hacen en el dominio IV o V para integrar en el pipeline de modelización

## 0.10 Main Conclusions

- Los datos están listos para la modelización y despliegue

## 0.11 CODE TO DEPLOY (PILOT)

A continuación se incluirá el código que deba ser llevado a despliegue para producción, dado que se entiende efectúa operaciones necesarias sobre los datos en la ejecución del prototipo

Description

- No hay nada que desplegar en el piloto, ya que estos datos son estáticos o en todo caso cambian con muy poca frecuencia, altamente improbable durante el proyecto.

CODE

```
[ ]:
```