# 1 Modèle basé sur les données manuellement étiquetées

L'objet de ce notebook est de mettre en place le modèle basé sur les données manuellement étiquetées.

### 1.1 Récupération des données

### 1.1.1 Préambule technique

```
[1]: # setting up sys.path for relative imports
from pathlib import Path
import sys
project_root = str(Path(sys.path[0]).parents[1].absolute())
if project_root not in sys.path:
    sys.path.append(project_root)
```

```
import os
import pandas as pd
pd.options.display.min_rows = 6
pd.options.display.width = 108
pd.options.display.latex.repr = True
import numpy as np
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.pipeline import Pipeline

from src.pimapi import Requester
from src.pimest import PathGetter
from src.pimest import PDFContentParser
from src.pimest import BlockSplitter
from src.pimest import SimilaritySelector
```

#### 1.1.2 Chargement du fichier des données manuellement étiquetées

On commence par charger le fichier csv contenant les données manuellement étiquetées.

```
[4]: -
                                                          designation
                                                                                                                           ingredients
        uid
         a0492df6-9c76-4303-8813-65ec5ccbfa70
                                                          Concentré liquide Asian en bouteille 980 ml CHEF
                                                                                                                           Eau, maltodextrine, sel, arômes, sucre, arôme ...
                                                         Pain burger curry 80 g CREATIV BURGER
Macaroni en sachet 500 g PANZANI
         d183e914-db2f-4e2f-863a-a3b2d054c0b8
                                                                                                                           Farine de blé T65, eau, levure, vinaigre de ci...
         ab48a1ed-7a3d-4686-bb6d-ab4f367cada8
                                                                                                                            - 100% Semoule de BLE dur de qualité supérieur...
                                                         Fève de Tonka en sachet 100 g COMPTOIR COLONIAL
Caviar d'aubergine en pot 500 g PUGET RESTAURA.
                                                                                                                           fève de tonka (graines ridées de 25 à 50mm de ...
Aubergine 60,5% (aubergine, huile de tournesol...
         528d4be3-425c-4f8b-8a87-12f1bc645ddd
        51b38427-b2ea-4c56-93e8-4242361ef31b
```

```
[5]: ground_truth_uids = list(ground_truth_df.index) ground_truth_uids[:5]
```

```
[5]: ['a0492df6-9c76-4303-8813-65ec5ccbfa70',
    'd183e914-db2f-4e2f-863a-a3b2d054c0b8',
    'ab48a1ed-7a3d-4686-bb6d-ab4f367cada8',
    '528d4be3-425c-4f8b-8a87-12f1bc645ddd',
    '51b38427-b2ea-4c56-93e8-4242361ef31b']
```

#### 1.1.3 Pipeline d'acquisition du contenu des données

On commence par construire un premier pipeline d'acquisition des données. Il fonctionne en 3 étapes : - détermination du chemin vers lequel aller chercher les fiches techniques - récupération du contenu binaire du fichier - conversion de ce contenu binaire en texte

```
[7]: texts_df = acqui_pipe.fit_transform(ground_truth_df) texts_df.sample(5)
```

```
[Pipeline] ... (step 1 of 3) Processing PathGetter, total= 0.1s

[Pipeline] ... (step 2 of 3) Processing ContentGetter, total= 0.6s

Launching 8 processes.

[Pipeline] ... (step 3 of 3) Processing ContentParser, total= 37.2s
```

On peut afficher quelques textes récupérés par le pipeline :

```
[8]: with pd.option_context("max_colwidth", 1000):
     #
           print(texts_df.sample(3, random_state=42)['text'])
     #
          (texts\_df.sample(3, random\_state=42)['text']
                   .to_latex(Path('..') / 'tbls' / 'processed_FT.tex',
     #
     #
                             index=False,
     #
                              index_names=False,
     #
                              column_format='p{\linewidth}',
     #
                              na_rep='-',
                              escape=True,
     #
     #
     #
```

#### 1.2 Découpage en blocs

On découpe les longs textes en blocs. Chaque texte devient une liste de strings plus court.

```
[9]: def splitter(text):
    return(text.split('\n\n'))
```

```
[10]: split_transfo = BlockSplitter(splitter_func=splitter)
    splitted_df = split_transfo.fit_transform(texts_df)
    splitted_df.sample(5)
```

Launching 8 processes.

On peut afficher un exemple de texte découpé en blocs :

```
[11]: sep = '\n----\n'
sample = splitted_df.sample(1, random_state=39)['blocks'].iloc[0]
print(sep.join(sample))

tex_str = (
pd.DataFrame(sample, columns=['Blocs'])
```

```
.to_latex(column_format='p{10cm}',
            index=False,
            index_names=False,
            escape=True,
   .replace(r'\textbackslash n', '\\newline ')
 \#with\ open(Path('..')\ /\ 'tbls'\ /\ 'block_example.tex',\ mode='w')\ as\ file:
     file.write(sep.join(sample).replace('\n', r' \newline '))
30/12/19
Date d'impression :
Remarque :
Les informations contenues dans cette fiche technique sont données de bonne foi, en l'état actuel de nos
les indications communiquées par le producteur ou le fournisseur. Il appartient au client de vérifier la
conformité de la marchandise
par rapport à l'usage qu'il en fait.
Création :
12/06/12
12 rue René Cassin
37390 NOTRE DAME
Tél :
02 47 85 55 00
Fax :02 47 41 33 32
FICHE TECHNIQUE
Mélange du trappeur, 70 g
Trapper blend, 70g
Code article KEREX
Nom latin (si disponible)
/ EAN Code
Code barre
/ KEREX Code
/ (Latin name)
TEEPTRAPPEUR
3760063322262
Poids net
Poids brut
Origine
/ net weight
/ gross weight
/ Origin
                  _____
0,07 Kilogramme
0,125 Kilogramme
CANADA
/ General information
Informations générales
DLUO conseillée / "Best before date" recommended
Nomenclature douanière / Customs code
```

```
Conditions idéales de stockage
/ Conditions of storage
Ingrédients :
Conserver dans un endroit frais et sec
Store in a cool dry place
5 ans / 5 years
0910999900
Sucre, poivre noir, coriandre, légumes déshydratés (ail, oignon,
poivron rouge), sel de mer, sucre d'érable, arôme d'érable naturel,
huile végétale (canola)
Sugar, black pepper, coriander, dehydrated vegetables (garlic, onion,
red bell pepper), sea salt, maple sugar, natural maple aroma,
vegetable oil (canola)
/ Ingredients
______
Contaminants / Contaminating
Ionisation / Irradation
OGM / GMO
Pesticides/ Pesticides
Métaux Lourds
/ Heavy Metals
Allergènes et leurs dérivés (si présents)
/ Allergens (if existing)
Conformité à la directive 1999/2/CE (22/02/99)
Produit non ionisé et ne contenant pas d'ingrédients ionisés.
Not irradiated
accordingly with the Reg 1999/2/CE (22/02/99).
Free from GMO
Ne contient pas d'OGM, est non soumis à l'étiquetage sur les OGM
Conforme à la directive 396/2005 /CE
In accordance with Reg 396/2005 /CE.
Conforme au règlement 1881/2006 /CE
In accordance with Reg 1881/2006 /CE..
Gluten
Crustacés
Oeufs
Poisson
Soja
Lait
Fruits à coque - Arachides
Céleri
Moutarde
Sésame
Sulfites
Lupin
Mollusques
         -----
/ Gluten
/ Crustaceans
/ Eggs
/ Fish
/ Soy
/ Peanuts and Treenuts
/ Celery and celeriac
/ Mustarde
/ Sésame
```

```
/ Sulphites
/ Lupin
/ Shellfish
Absence
Caractères microbiologiques
/ Microbiological characteristics
Microorganismes aérobies 30 °C
Escherichia coli
Salmonelles
Levures
Moisissures
Aflatoxine Total
Aflatoxine B1
/ Total plat count (APC)
E. Coli
/ Salmonella
/ Yeasts
/ Moulds
/ Total aflatoxin
B1 aflatoxin
NF V05-051 < 6 000 000 / g
NF V08-053 < 10 / g
NF V08-052 Absence dans 25g
NF V08-059 < 10 000 / g
NF V08-059 < 10 000 / g
Kit Enzymatique < 10 ppb
Kit Enzymatique < 5 ppb</pre>
                      -----
```

### 1.3 Train / Test split

On procède au découpage en un jeu d'entrainement et un jeu de test en gardant 400 produits pour l'entrainement et 100 produits pour le test :

```
[12]: train, test = train_test_split(splitted_df, train_size=400, random_state=42)
```

## 1.4 Entraînement sur le jeu d'entrainement

[14]: <src.pimest.SimilaritySelector at 0x7f048240de20>

On entraîne un modèle SimilaritySelector, sur le set d'entraînement :

```
[13]: model = SimilaritySelector()
[14]: model.fit(train['blocks'], train['ingredients'])
```

```
[15]: len(model.count_vect.vocabulary_)
[15]: 1204
[16]: predicted = pd.Series(model.predict(test['blocks']),
                                   index=test.index,
                                   name='predicted'
        predicted = pd.concat([test['ingredients'], predicted], axis=1)
        predicted.sample(5)
[16]: -
                                              ingredients
                                                                                                predicted
        nid
        eadb972c-6623-472d-a11d-489a7faf6f11
                                             - Soja fermenté naturellement (soja, sel, eau)...
                                                                                                Céréales contenant du gluten \net des produits... CocaCola Light mini 8 x 150 mlEAN544900023980...
        6267b9f8-2529-4bc6-ba4b-26760f0522b3
                                             eau gazéifiée\ncolorant : E150d\nacidifiants :...
        04235024-80f3-46c2-bad0-aae0d5fab024
                                             Persil
                                                                                                Céréales contenant du gluten (à savoir blé, se...
        e51b7fd6-d878-47f8-a36b-f10f8d4087bd
6566e18d-3bdd-43d8-ab0c-de51894621f9
                                             Débris de truffes d'hiver, jus de truffes, sel
Pommes 89%, purée de fraises à base de concent.
                                                                                                \nOrigine Truffes et Sel :
                                                                                                Liste ingrédients : Pommes 89%, purée de frais...
[17]: predicted['pred_len'] = predicted['predicted'].apply(len)
        sub_sample = predicted.loc[predicted['pred_len'] <= 500, ['ingredients', 'predicted']]</pre>
        sub_sample.head(5)
[17]: -
                                              ingredients
                                                                                                predicted
        uid
        2892dd68-e3a6-474c-b543-3ebfd3490658
                                              Café instantané, café torrefié moulu (3%).
                                                                                                - NESTLÉ a un système de management de la qual...
        3634fb1e-ee79-41d1-8aaa-084c1fae5bd5
                                             Poire 99,9%, antioxydant: acide ascorbique.
Gésier de dinde émincé 50%, graisse de canard ...
                                                                                                Ce produit est une purée de fruits obtenue à p...
Gésier de dinde émincé 50%, graisse de canard...
        345591f4-d887-4ddc-bb40-21337fa9269d
        13980d31-9002-457d-8d49-b451f08f473c
                                             Edulcorants sorbitol, isomalt, sirop de maltit...
                                                                                                Edulcorants sorbitol, isomalt, sirop de maltit...
                                             sucre, amidon modifié, LACTOSÉRUM en poudre, d...
        74297717-3fa8-4aed-95cc-e8737c1a6157
                                                                                                Z16005 / 002\nsucre, amidon modifié, LACTOSÉRU...
      On constitue une table pour intégration dans le rapport :
[18]: with pd.option_context("max_colwidth", 100000):
             tex_str = (
            .to_latex(index=False,
                               index_names=False,
                                column_format='p{7cm}p{7cm}',
                               na_rep='<rien>',
                               longtable=True,
                               header=["Liste d'ingrédients cible", "Liste d'ingrédients prédite"],
                               label='tbl:GT_prediction_sample',
                               caption="Extrait des résultats de la prédiction",
                        .replace(r'\textbackslash n', r' \newline ')
                        .replace(r'\\', r'\\ \hline')
            )
        \# with open(Path('...') / 'tbls' / 'GT_prediction_sample.tex', 'w') as file:
               file.write(tex str)
```