Modèle basé sur les données de la ground truth Pierre Massé June 11, 2020

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)
```

```
[2]: # imports and customization of diplay
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 ContentGetter
from src.pimest import PathGetter
from src.pimest import PDFContentParser
from src.pimest import BlockSplitter
from src.pimest import SimilaritySelector
```

```
[3]: # monkeypatch _repr_latex_ for better inclusion of dataframes output in report

def _repr_latex_(self, size='scriptsize',):
    return(f"\\resizebox{{\\linewidth}}{{!}}{{\\begin{{{size}}}}\\centering{{{self.to_latex()}}}\\nd{{{size}}}}")

pd.DataFrame._repr_latex_ = _repr_latex_
```

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

```
[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
```

```
Section Services and Section Services and Section Services and Section Services and Section Services S
```

On peut afficher quelques textes récupérés par le pipeline :

```
with pd.option_context("max_colwidth", 1000):
#
     print(texts\_df.sample(3, random\_state=42)['text'])
     #
#
#
                   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'))
```

```
split_transfo = BlockSplitter(splitter_func=splitter)
splitted_df = split_transfo.fit_transform(texts_df)
splitted_df.sample(5)
```

Launching 8 processes.

```
[10]:

designation

designation
```

On peut afficher un exemple de texte découpé en blocs :

```
index_names=False,
             escape=True,
   .replace(r'\textbackslash n', '\\newline ')
 \label{eq:with_open_problem} \textit{#with_open(Path('..') / 'tbls' / 'block\_example.tex', mode='w') as file:}
 # file.write(sep.join(sample).replace('\n', r' \newline '))
30/12/19
{\tt Date \ d'impression} \ :
Remarque :
Les informations contenues dans cette fiche technique sont données de bonne foi, en l'état actuel de nos
connaissances, et selon
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
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
Fruits à coque - Arachides
Céleri
Moutarde
Sulfites
Lupin
Mollusques
/ Gluten
/ Crustaceans
/ Eggs
/ Fish
/ Soy
/ Milk
/ 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
```

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

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

```
[13]: model = SimilaritySelector()
[14]: model.fit(train['blocks'], train['ingredients'])
[14]: <src.pimest.SimilaritySelector at 0x7f048240de20>
[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
        eadb972c-6623-472d-a11d-489a7faf6f11
                                                - Soja fermenté naturellement (soja, sel, eau)...
                                                                                                    Céréales contenant du gluten \net des produits...
                                               eau gazéifiée\ncolorant : E150d\nacidifiants :...
        6267b9f8-2529-4bc6-ba4b-26760f0522b3
                                                                                                    CocaCola Light mini 8 x 150 mlEAN544900023980...
        04235024-80f3-46c2-bad0-aae0d5fab024
                                               Persil
                                                                                                    Céréales contenant du gluten (à savoir blé, se...
        e51b7fd6-d878-47f8-a36b-f10f8d4087bd
                                                                                                    \nOrigine Truffes et Sel :
                                               Débris de truffes d'hiver, jus de truffes, sel
        6566e18d-3bdd-43d8-ab0c-de51894621f9
                                               Pommes 89%, purée de fraises à base de concent.
                                                                                                    Liste ingrédients : Pommes 89%, purée de frais...
       predicted['pred_len'] = predicted['predicted'].apply(len)
sub_sample = predicted.loc[predicted['pred_len'] <= 500, ['ingredients', 'predicted']]</pre>
Γ177:
       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
                                                                                                    Ce produit est une purée de fruits obtenue à p...
                                               Poire 99,9%, antioxydant: acide ascorbique.
        345591f4-d887-4ddc-bb40-21337fa9269d
                                               Gésier de dinde émincé 50%, graisse de canard ...
                                                                                                    Gésier de dinde émincé 50%, graisse de canard...
        13980d31-9002-457d-8d49-b451f08f473c
                                               Edulcorants sorbitol, isomalt, sirop de maltit...
                                                                                                    Edulcorants sorbitol, isomalt, sirop de maltit...
```

sucre, amidon modifié, LACTOSÉRUM en poudre, d...

Z16005 / 002\nsucre, amidon modifié, LACTOSÉRU...

On constitue une table pour intégration dans le rapport :

74297717-3fa8-4aed-95cc-e8737c1a6157