# Traitement sémantique des données

# Construction d'un outil d'intégration de données $\operatorname{TP}$ noté 2

Elmaroufi Amine Boubker Tabiti Abdelhalim Azzouz

31 mars 2022

# Table des matières

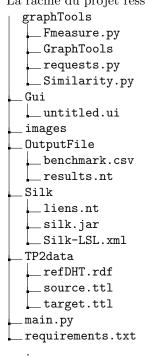
1	présentation outil
2	2 utilisation outil 2.1 Similarity measure
3	8 Exécution
4	Cas avec plusieurs mesure de similarité
5	Validation des résultats :
	5.1 configuration Silk
	5.2 génération fichier alignement
	5.3 F-measure
	5.3.1 Precision
	5.3.2 Recall
	5.3.3 Fmeasure
	5.4 resultat et courbe
	5.4.1 comparaison avec des seuils variables

Le but de ce tp est de créer un outil d'intégration de données structurées sous la forme de graphes de connaissances.

Lien vers le git :https://github.com/Gr3yM41t3r/TP2SemFinal

# 1 présentation outil

on commence premierement par expliquer l'architecture du dossier de notre outils. La racine du projet ressemble à ceci.



— **graphTools**: Ce dossier contient tous les outils et données nécessaires pour le traitement des graphes de connaissance.

Puisqu'on utilise python comme langage de programmation, il existe plusieurs librairies pour le traitement des graphes. Dans notre cas, c'est la bibliothèque rdflib.

requests.py contient les requêtes sparql.

**Similarity.py** Pour calculer la similarité entre les chaînes de caractère, on utilise la bibliothèque strsimpy qui propose plusieurs méthodes de comparaison comme JaroWinkler et Levenstein. Pour les méthodes de jaro et jaccard, on a préféré les écrire.

La méthode principale *calculate\_avg\_similarity* prend en paramètre une liste de méthodes à appliquer avec leurs pondérations et les deux textes à comparer et rend le résultat

graphtool.py: C'est le fichier principal où on fait tous les calculs de similarité en ouvrant les fichiers Source et Target et les résultats sont ensuite enregistré dans un fichier results.nt Fmeasure.py Contiens les méthodes nécessaires pour calculer la précision, le rappel et la f-measure.

- OutputFile : fichier résultat des ensembles de liens owl :sameAs
- TP2data : les données graphe source et target.
- Silk: L'outil avec lequel on va évaluer nos données résultats

### 2 utilisation outil

Pour démarrer l'outil, il faut tout d'abord installer les dépendances requirements.txt

pip install -r requirements.txt

Ensuite, il faut exécuter le fichier main.py

python3 main.py

L'exécution du fichier main.py lance une fenêtre où on peut modifier les paramètres suivants.

Fichier Target

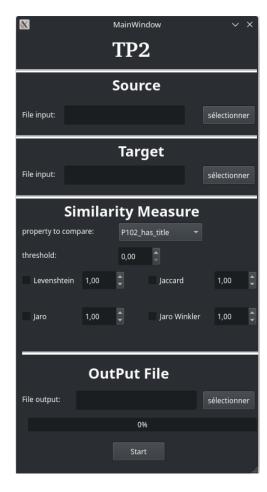
Fichier source

Propriété à comparer.

Seuil

Méthode de comparaison

Fichier de sortie



 $Figure \ 1-page \ principale$ 

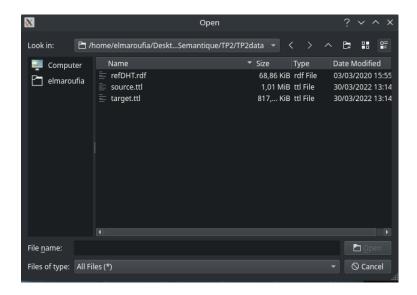


FIGURE 2 – cChoix des paramètres

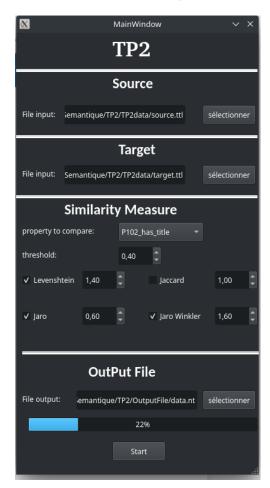


FIGURE 3 – Exécution du programme

## 2.1 Similarity measure

Dans cette partie de la fenêtre, on coche les méthodes qu'on veut utiliser pour la comparaison, avec leur seuil de pondérations. "1 par defaut"

- Levenshtein.
- Jaro
- Jaro Winkler
- Jaccard

On tient à préciser que toutes les méthodes retournent un nombre compris ente 0 et 1 où 0 les deux chaînes de caractère sont similaire et 1 sinon.

## 2.2 property to compare

On propose les 6 propriétés présente dans F22 Self-Contained Expression

- P102\_has\_title
- P3\_has\_note
- U12\_has\_genre
- U11\_has\_key
- U13\_has\_casting
- U16\_has\_catalogue\_statement

#### 3 Exécution

Lorsque on appuie sur le bouton start. On crée une instance Graphtools avec les fichiers Source, Target et results.nt fournit dans le form, et on récupère la propriété et l'approche choisit pour lancer la bonne méthode de comparaison. Dans le cas où on choisit p102 has title, on lance la méthode function\_comp\_title

```
threshold = round(self.doubleSpinBox_5.value(),2)
if selectedProperty == "P102_has_title":
    one.function_comp_title(selectedMeasure, threshold, self.progressBar)
```

Cette méthode va ensuite exécuter la requête appropriée sur le deux graphe crées. Et pour chaque couple de valeur du fichier source et Target, on calcule la distance entre les deux chaînes de caractère, si cette distance est inférieure au seuil, on l'ajoute dans le fichier output.

```
for s in source:
                 counter += 1
2
                 progressbar.setValue((counter * 100) / total)
                 for t in target:
                     score = round(calculate_avg_similarity(similarity_method, str(s["P102_has_title"]),
                                                              str(t["P102_has_title"])), 2)
                     if score <= threshold:</pre>
                         line = "<" + str(s["p"]) + "> <http://www.w3.org/2002/07/owl#sameAs> <" + str(
                              t["p"]) + "> .\n"
10
                          if line not in line_seen: # not a duplicate
                             line_seen.add(line)
11
                              self.fichier.write(line)
12
```

Avant d'ajouter la ligne, on vérifie tout d'abord si cette ligne n'existe pas déjà dans nos résultats pour ne pas avoir de doublant.

# 4 Cas avec plusieurs mesure de similarité

Dans le cas où l'utilisateur choisirait plusieurs méthodes de similarité, notre outil crée une liste avec des couples de valeur : "Mesure : pondération" Et passe cette liste dans le paramètre de la méthode calculate\_avg\_similarity qui va ensuite itérer sur chaque élément de la liste et renvoie le résultat pondéré

### 5 Validation des résultats :

Le but de cette étape et de vérifier la performance de notre outil Pour l'évaluer, on va créer plusieurs fichiers d'alignement pour les différentes propriétés et seuil grâce à l'outil silk.

#### 5.1 configuration Silk

Dans le fichier **Silk-LSL.xml** on configure notre fichier de tel manière qu'il prend les expressions à partie de **F22\_Self-Contained\_Expression** et compare dans un premier temps avec la méthode Levenshtein et un seuil de 0 la propriété has title

#### 5.2 génération fichier alignement

Après qu'on ait terminé la configuration, on lance l'outil Silk avec la commande suivante, ce qui crée un fichier liens.nt

java -DconfigFile=Silk-LSL.xml -jar silk.jar

#### 5.3 F-measure

#### 5.3.1 Precision

$$P_{\%} = \frac{true\_Matches\_found}{all\_found}$$

Pour calculer cette mesure On définit la méthode precison() dans le fichier Fmeasure.py Où on va déterminer le nombre des résultats qu'on a trouvé et qui sont vraiment vrais sur le nombre total des resultats trouvés. Et pour faire, on fait l'intersection des données qu'on a trouvées sur le fichier result.nt avec le fichier produit à partir de silk

#### 5.3.2 Recall

$$R_{\%} = \frac{true\_Matches\_found}{all\_true\_Matches}$$

de la même façon que précision la fonction recall retourne le résultat de la division du nombre des triplets qui sont vraie qu'on a trouvé, sur le nombre total qui est vrai du fichier d'alignement

#### 5.3.3 Fmeasure

$$Fmeasure\% = 2*\frac{Precision*Recall}{Precision+Recall}$$

#### 5.4 resultat et courbe

Maintenant, qu'on a les outils pour calculer la performance, on crée les fichiers benchmark avec diffèrent seuil et différentes méthodes de mesure et on représente les données dans un graphe.

#### 5.4.1 comparaison avec des seuils variables

Dans cette analyse, on va dessiner la courbe en fonction des seuils variables pour les deux outils, le notre et Silk.

C'est-à-dire à chaque fois qu'on donne un seuil x à notre outil, on va mettre ce même seuil dans le fichier de configuration XML Et on compare ensuite les résultats pour voir si notre outil trouve les mêmes triplets ou pas.

## variation de la f-measure en fonction du seuil.

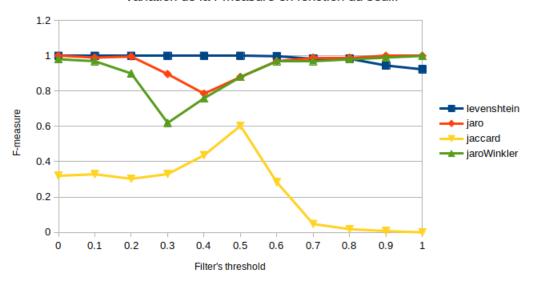


FIGURE 4 – la courbe de la variation de la f-measure en fonction du seuil.