Introduction Recherche de similarité sur le corpus en format XML Recherche de similarité sur conll Similarité Génération de texte Conclusion

Projet Chatbot Juridique : Partie Similarité

Margaux Duhayon Milena Chaîne Ferial Yahiaoui Elvira Quesada

Institut national des langues et civilisations orientales

10 avril 2019

Plan de l'exposé

- Introduction
- 2 Recherche de similarité sur le corpus en format XML
- Recherche de similarité sur conll
- 4 Similarité
- 6 Génération de texte
- 6 Conclusion

Introduction Objectif

• L'objectif de notre travail de groupe était d'effectuer la recherche de similarité sur une question posée par un utilisateur.

- Crawling => XML
- Prétraitement => conll
- Catégorisation => integration de la classe dans la
- Elvira => XML
- Margaux, Milena et Ferial => conll

- Crawling => XML
- Prétraitement => conll
- Catégorisation => integration de la classe dans la recherche de similarité par Elvira => interface
 Pas d'integration de la classe dans notre recherche de similarité. => intérêt axé sur l'integration des prétraitements + trouver le meilleur calcul de similarité + génération de la réponse.
- Elvira => XML
- Margaux, Milena et Ferial => conll

- Crawling => XML
- Prétraitement => conll
- Catégorisation => integration de la classe dans la recherche de similarité par Elvira => interface
 Pas d'integration de la classe dans notre recherche de similarité. => intérêt axé sur l'integration des prétraitements + trouver le meilleur calcul de similarité + génération de la réponse.
- Elvira => XML
- Margaux, Milena et Ferial => conll

- Crawling => XML
- Prétraitement => conll
- Catégorisation => integration de la classe dans la recherche de similarité par Elvira => interface
 Pas d'integration de la classe dans notre recherche de similarité. => intérêt axé sur l'integration des prétraitements + trouver le meilleur calcul de similarité + génération de la réponse.
- Elvira => XML
- Margaux, Milena et Ferial => conll



- Crawling => XML
- Prétraitement => conll
- Catégorisation => integration de la classe dans la recherche de similarité par Elvira => interface
 Pas d'integration de la classe dans notre recherche de similarité. => intérêt axé sur l'integration des prétraitements + trouver le meilleur calcul de similarité + génération de la réponse.
- Elvira => XML
- Margaux, Milena et Ferial => conll



Introduction
Recherche de similarité sur le corpus en format XML
Recherche de similarité sur conll
Similarité
Génération de texte
Conclusion

Recherche de similarité sur le corpus en format XML : Elvira

• Présentation sur Jupyter Notebook. On te laisse la parole, Elvira :)

- Parcours du corpus fichier par fichier : 4 couches.
- A chaque fichier parcouru, on récupère les identifiants comportant des q (questions) uniquement et on les ajoute dans une liste.
- Ensuite, on lit chaque fichier comportant des q, on split chaque ligne par une tabulation.
- On récupère le contenu de chaque colonne et on ajoute la colonne correspondant aux mots dans une liste, celle des lemmes dans une autre et la même chose pour le contenu des POS.

- Parcours du corpus fichier par fichier : 4 couches.
- A chaque fichier parcouru, on récupère les identifiants comportant des q (questions) uniquement et on les ajoute dans une liste.
- Ensuite, on lit chaque fichier comportant des q, on split chaque ligne par une tabulation.
- On récupère le contenu de chaque colonne et on ajoute la colonne correspondant aux mots dans une liste, celle des lemmes dans une autre et la même chose pour le contenu des POS.

- Parcours du corpus fichier par fichier : 4 couches.
- A chaque fichier parcouru, on récupère les identifiants comportant des q (questions) uniquement et on les ajoute dans une liste.
- Ensuite, on lit chaque fichier comportant des q, on split chaque ligne par une tabulation.
- On récupère le contenu de chaque colonne et on ajoute la colonne correspondant aux mots dans une liste, celle des lemmes dans une autre et la même chose pour le contenu des POS.

- Parcours du corpus fichier par fichier : 4 couches.
- A chaque fichier parcouru, on récupère les identifiants comportant des q (questions) uniquement et on les ajoute dans une liste.
- Ensuite, on lit chaque fichier comportant des q, on split chaque ligne par une tabulation.
- On récupère le contenu de chaque colonne et on ajoute la colonne correspondant aux mots dans une liste, celle des lemmes dans une autre et la même chose pour le contenu des POS.

- On obtient 4 listes, si on compte celles des idetntifiants. Pourquoi?
- Ces 4 listes vont nous servir à créer des dictionnaires. Plus précisément, elles constitueront les valeurs de ces dictionnaires. Pourquoi?
- Ils seront tous ajoutés à une liste globale. Pourquoi?
- Cette liste golbale permettra de créer une nouvelle structure de données, DataFrames, de la bibilothèque Pandas.
 Ces DataFrames, permettent de stocker des données selon 2 dimensions : lignes et colonnes.

- On obtient 4 listes, si on compte celles des idetntifiants. Pourquoi?
- Ces 4 listes vont nous servir à créer des dictionnaires. Plus précisément, elles constitueront les valeurs de ces dictionnaires. Pourquoi?
- Ils seront tous ajoutés à une liste globale. Pourquoi?
- Cette liste golbale permettra de créer une nouvelle structure de données, DataFrames, de la bibilothèque Pandas.
 Ces DataFrames, permettent de stocker des données selon 2 dimensions : lignes et colonnes.

- On obtient 4 listes, si on compte celles des idetntifiants. Pourquoi?
- Ces 4 listes vont nous servir à créer des dictionnaires. Plus précisément, elles constitueront les valeurs de ces dictionnaires. Pourquoi?
- Ils seront tous ajoutés à une liste globale. Pourquoi?
- Cette liste golbale permettra de créer une nouvelle structure de données, DataFrames, de la bibilothèque Pandas.
 Ces DataFrames, permettent de stocker des données selon 2 dimensions : lignes et colonnes.

- On obtient 4 listes, si on compte celles des idetntifiants. Pourquoi?
- Ces 4 listes vont nous servir à créer des dictionnaires. Plus précisément, elles constitueront les valeurs de ces dictionnaires. Pourquoi?
- Ils seront tous ajoutés à une liste globale. Pourquoi?
- Cette liste golbale permettra de créer une nouvelle structure de données, DataFrames, de la bibilothèque Pandas.
 Ces DataFrames, permettent de stocker des données selon 2 dimensions : lignes et colonnes.

Recherche de similarité sur le corpus de prétaraitement en format conll : Margaux, Milena et Ferial Exemple Dataframes

```
import pandas as pd
   import pickle
3
   # partie du code concernant la DataFrame +
   #le fichier pickle
6
            for filename in id_fi:
                dico_q['id'] = filename
                    dico_q['lemmes'] = listlem
                    dico_q['mots'] = listw
10
                    dico_q['pos'] = listpos
11
```

Recherche de similarité sur le corpus de prétaraitement en format conll : Margaux, Milena et Ferial

Exemple Dataframes: Suite

```
# puis, on met tous les dic dans une
           # liste globale
           liste_q.append(dico_q)
4
6
   test_dataframe = pd.DataFrame(liste_q)
   test_dataframe.to_pickle("./corpuspd.pkl")
   # on crée ensuite un fichier pickle de tout le
10
   # corpus pour que les calculs de similarité
11
```

Introduction
Recherche de similarité sur le corpus en format XML
Recherche de similarité sur conll
Similarité
Génération de text
Conclusion

Recherche de similarité sur le corpus de prétaraitement en format conll : Margaux, Milena et Ferial

Manipulation des données conll : Exemple d'une DataFrame

```
MacBook-Air-de-Ferial:cours ferialyahiaoui$ python3 parcours v2 dataframe pickle pos.py
Format de la dataframe :
                   id
                                                                            pos
    iris7829 q1.conll
                             [NOM, PUN, PRO:PER, VER:pres, VER:infi, ADV, P...
    iris7829 q3.conll
                             [PRP, PRO:DEM, PRO:REL, VER:pres, PRP, DET:ART...
    iris7829 q2.conll
                             [ADV, PRP, NOM, NOM, PRP, DET:POS, NOM, SENT, ...
    iris7758_q1.conll
                             [NOM, SENT, PRO:PER, VER:pres, ADJ, ADV, PUN, ...
                             [NOM, SENT, VER:pper, KON, PRO:PER, VER:pres, ...
    iris6225 q1.conll
    iris6225 q3.conll
                             [PRO:PER, PRO:PER, VER:pres, PUN, KON, KON, PR...
    iris6225_q4.conll
                             [PRP, DET:ART, NOM, PUN, PRO:IND, NOM, VER:pre...
    iris6225_q2.conll
                             [NOM, KON, VER:pper, PRP, PRO:DEM, NOM, SENT, ...
    iris8035 q2.conll
                                 [NOM, PUN, NOM, ADV, PRP, DET:POS, NOM, SENT]
                        . . .
    iris8035 q1.conll
                             [NOM, PUN, PRO:PER, VER:pres, ADJ, PRP, PRO:IN...
    iris7231_q1.conll
                             [NOM, NAM, VER:pres, VER:pper, VER:pres, VER:i...
    iris6146 al.conll
                             [NOM, PRP, PRO:IND, PUN, VER:pres, DET:ART, NO...
[12 rows x 4 columns]
```

Introduction Recherche de similarité sur le corpus en format XML Recherche de similarité sur conll **Similarité** Génération de text Conclusion

Similarité : Margaux, Milena et Ferial Comparaisons de différentes mesures de similarité avec scikit-learn

• Partie Milena

Génération de texte : Margaux, Milena et Ferial Module Markovify & chaîne de Markov

• Markovify : générateur de chaîne de Markov

```
markovify 0.7.1

pip install markovify
```

- Corpus de réponse et réponse de la question la plus similaire
- Construction du modèle à partir du texte brut

```
model_a = markovify.NewlineText(text_a)
```

```
answer1 = model_b.make_sentence(tries=100)
```

Génération de texte : Margaux, Milena et Ferial Module Markovify & chaîne de Markov

• Markovify : générateur de chaîne de Markov

```
markovify 0.7.1

pip install markovify
```

- Corpus de réponse et réponse de la question la plus similaire
- Construction du modèle à partir du texte brut

```
model_a = markovify.NewlineText(text_a)
```

```
answer1 = model_b.make_sentence(tries=100)
```

Génération de texte : Margaux, Milena et Ferial Module Markovify & chaîne de Markov

• Markovify : générateur de chaîne de Markov

```
markovify 0.7.1

pip install markovify
```

- Corpus de réponse et réponse de la question la plus similaire
- Construction du modèle à partir du texte brut

```
model_a = markovify.NewlineText(text_a)
```

```
answer1 = model_b.make_sentence(tries=100)
```

Génération de texte : Margaux, Milena et Ferial Module Markovify & chaîne de Markov

• Markovify : générateur de chaîne de Markov

```
markovify 0.7.1

pip install markovify
```

- Corpus de réponse et réponse de la question la plus similaire
- Construction du modèle à partir du texte brut

```
model_a = markovify.NewlineText(text_a)
```

```
answer1 = model_b.make_sentence(tries=100)
```

Génération de texte : Margaux, Milena et Ferial Fonction generation

- Problème de corpus
- Solution utilisée

```
model_combo = markovify.combine([ model_a, model_b ], [1, 3])
answer2 = model_combo.make_sentence()
```

Génération de texte : Margaux, Milena et Ferial Fonction generation

- Problème de corpus
- Solution utilisée

```
model_combo = markovify.combine([ model_a, model_b ], [1, 3])
```

```
answer2 = model_combo.make_sentence()
```

Génération de texte : Margaux, Milena et Ferial Exemple de réponse

Question : Je veux changer de nom?

Réponse générée à partir de la réponse

RÉPONSE : bonjour , le principe est l'immutabilité de son nom de famille. vous pouvez vous renseig ner auprès du service d'état-civil de votre père comme nom de votre commune. salutations.

Réponse générée sur le grand corpus

RÉPONSE : Ces ressortissants sont admis sur le droit public et le droit privé.

Conclusion Remarques

- Données difficiles à exploiter notamment à cause de la structure des interactions sur les forums. => absence d'une vraie correpondance question réponse
- Conséquence : difficulté pour calculer une vraie similarité question - réponse.
- To be continued...