Soutenance TER

Appariement de questions/questions

Félix Jamet Encadré par Amir Hazem

30 mai 2018

Outline

- Présentation du sujet
 - Appariement de questions/questions
 - SemEval
 - Mesures
- 2 Approches explorées
 - Méthode de référence
 - Filtres
 - Lemmatisation
 - Nature grammaticale
- Conclusion

Table des matières

- Présentation du sujet
 - Appariement de questions/questions
 - SemEval
 - Mesures
- Approches explorées
 - Méthode de référence
 - Filtres
 - Lemmatisation
 - Nature grammaticale
- Conclusion

Appariement de questions/questions

- Communautés de questions / réponses (AskUbuntu, StackExchange)
- Beaucoup de données (questions dupliquées)
- Intéressant de pouvoir évaluer la similarité de questions

SemEval

- Workshop
- Évaluation de systèmes d'analyse de sémantique computationnelle
- Organisé en tâches

Tâche 3

- Similarité question / réponse
- Sous-tâche 3B : similarité question / question
- Données extraites du forum Qatar Living

Organisation des données

- Dans un fichier XML
- N questions originales
- N × 10 questions reliées
 - Attribut : pertinence vis-à-vis de la question originale

Année	Nombre de questions originales
2016	70
2017	88

But

ordonner les questions selon leur pertinence

Average Precision (AP)

Associe un score à une liste ordonnée de documents

Formule AP

$$AP = \frac{1}{|R|} \times \sum_{i=1}^{n} Precision(i) \times Pertinence(i)$$

- \bullet |R|: nombre total de documents pertinents
- Precision(i): précision au rang i (Proportion de documents pertinents dans les i premiers rangs)
- Pertinence(i) : $\begin{cases} 1 & \text{si pertinent} \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

Exemples Average Precision

Pertinence(i) 1 0 0 0 0 Précision(i) 1
$$\frac{1}{2}$$
 $\frac{1}{3}$ $\frac{1}{4}$ $\frac{1}{5}$ $AP = 1 \times 1 = 1$

Pertinence(i) 0 0 0 0 1
Précision(i) 0 0 0 0
$$\frac{1}{5}$$

 $AP = 1 \times \frac{1}{5} = \frac{1}{5} = 0.2$

Pertinence(i) 1 0 0 0 1
Précision(i) 1
$$\frac{1}{2}$$
 $\frac{1}{3}$ $\frac{1}{4}$ $\frac{2}{5}$
 $AP = \frac{1}{2} \times (1 + \frac{2}{5}) = 0.7$

Mean Average Precision (MAP)

- La moyenne de l'Average Precision
- En l'occurence la moyenne des Average Precision des N questions originales

Table des matières

- Présentation du sujet
 - Appariement de questions/questions
 - SemEval
 - Mesures
- 2 Approches explorées
 - Méthode de référence
 - Filtres
 - Lemmatisation
 - Nature grammaticale
- Conclusion

Vocabulaire

Définition (Document)

Texte à analyser

Définition (Corpus)

Ensemble de documents

Définition (Tokenisation)

• Procédé de séparation d'un document en unités appelées tokens

Définition (Sac de mots)

• Approche d'analyse de document en tant que multi-ensemble de tokens

TF-IDF

- Term Frequency Inverse Document Frequency
- Donne une idée de l'importance d'un terme dans un document et dans un corpus

$$TF(\textit{terme}, \textit{document}) = \frac{\textit{occurences}(\textit{terme}, \textit{document})}{\textit{taille}(\textit{document})}$$

$$IDF(\textit{terme}, \textit{corpus}) = log\left(\frac{\textit{taille}(\textit{corpus})}{\|\{\textit{doc}/\textit{doc} \in \textit{corpus} \land \textit{terme} \in \textit{doc}\}\|}\right)$$

$$TF\text{-}IDF(\textit{terme}, \textit{document}, \textit{corpus}) = \begin{cases} TF(\textit{terme}, \textit{document}) \times IDF(\textit{terme}, \textit{corpus}) & \text{si terme} \in \textit{corpus} \\ \max(\{IDF(\textit{el}, \textit{corpus})/\textit{el} \in \textit{corpus}\}) & \text{sinon} \end{cases}$$

Méthode de référence

- Somme des valeurs TF-IDF des tokens communs au sac de mots
- Corpus : toutes les questions
- Document : les deux questions contaténées

$$similarit lpha R lpha f lpha rence(Q_1, Q_2) = \sum_{terme \in Q_1 \cap Q_2} TF\text{-IDF}(terme, Q_1 \cup Q_2, corpus)$$

Méthode de référence - Scores

Édition	Méthode	Score MAP
2016	UH-PRHLT-contrastive2	77.33
2016	UH-PRHLT-primary	76.70
2016	UH-PRHLT-contrastive1	76.56
2016	IR baseline	74.75
2016	Référence	71.48
2017	KeLP-contrastive1	49.00
2017	SimBow-contrastive2	47.87
2017	SimBow-primary	47.22
2017	Référence	44.21
2017	IR baseline	41.85

Table: Scores SemEval 2016 et 2017 - Référence

Méthode de référence avec filtres

- Intuitivement, les mots de faible longueur transportent peu de sens
- Il existe potentiellement des mots trop communs pour être intéressants (mots-outils)
- Une amélioration simple de la méthode de référence consiste à filtrer ces mots

corpus	# mots tq. len(mot) > 4	$\#$ mots tq. len(mot) \leq 4
2016	13552	31331
2017	19013	41787

Table: Nombre de mots de longueur inférieure et supérieure ou égale à 4

Méthode de référence avec filtres - Scores

Méthode	Score MAP	Méthode
UH-PRHLT-contrastive2	77.33	KeLP-cont
UH-PRHLT-primary	76.70	SimBow-co
UH-PRHLT-contrastive1	76.56	SimBow-pr
Mots outils, ≤ 1	75.42	≤ 1
Mots outils, ≤ 2	75.04	Mots outils
IR baseline	74.75	Mots outils
≤ 1	74.58	≤ 2
≤ 3	74.42	≤ 3
Mots outils, \leq 4	74.21	Mots outils
\leq 4	74.06	Mots outils
Mots outils, ≤ 3	73.97	Référence
≤ 2	73.87	IR baseline
Mots outils	73.76	Mots outils
Référence	71.48	≤ 4

Table: Scores SemEval 2016 - Filtres

Méthode	Score MAP
KeLP-contrastive1	49.00
SimBow-contrastive2	47.87
SimBow-primary	47.22
≤ 1	46.89
Mots outils, ≤ 1	46.35
Mots outils, ≤ 2	46.08
≤ 2	46.07
< 3	45.59
Mots outils	45.53
Mots outils, ≤ 3	45.46
Référence	44.21
IR baseline	41.85
Mots outils, \leq 4	41.80
≤ 4	40.47

Table: Scores SemEval 2017 - Filtres

Comparaison de la tokenisation avec et sans filtres

Question 387

Score AP = 0.1

" Mall of Asia in Qatar soon to open? . " " Is it true that there is Mall of Asia opening in Doha; Qatar? .. If yes? .. Then; is it in justice if I 'll will just receive 1000riyal monthly?excluding the commission . "

Question 387 après filtrage

Score AP = 1

Mall Asia Qatar open true Mall Asia opening Doha Qatar? .. yes? .. justice 'll receive 1000riyal monthly?excluding commission

Filtres appliqués : mots-outils et mots de longueur 1

Lemmes

Définition (Lemme)

- Forme canonique d'un mot
- Permet de regrouper des mots d'une même famille

Exemple

- \bullet cherchera \rightarrow chercher
- chercherons → chercher
- La sémantique est conservée
- Des termes proches vont prendre une forme commune

Lemmes - Scores

Méthode	Score MAP	Méthode	Score MAP
UH-PRHLT-contrastive2	77.33	KeLP-contrastive1	49.00
UH-PRHLT-primary	76.70	SimBow-contrastive2	47.87
UH-PRHLT-contrastive1	76.56	Lemmes, Mots outils, ≤ 1	47.70
Lemmes, Mots outils, ≤ 2	76.48	SimBow-primary	47.22
Lemmes, Mots outils, ≤ 3	75.87	≤ 1	46.89
Lemmes, Mots outils, ≤ 1	75.56	Lemmes, Mots outils, ≤ 2	46.61
Mots outils, ≤ 1	75.42	Lemmes, Mots outils, ≤ 3	46.16
Lemmes, Mots outils, ≤ 4	75.38	Lemmes, ≤ 1	45.92
Lemmes, \leq 4	75.31	Lemmes	45.82
IR baseline	74.75	Lemmes, ≤ 3	45.17
Lemmes, ≤ 1	73.64	Lemmes, Mots outils	44.23
Lemmes, ≤ 2	73.38	Référence	44.21
Lemmes	73.38	Lemmes, ≤ 2	42.82
Lemmes, ≤ 3	72.95	Lemmes, Mots outils, \leq 4	41.87
Lemmes, Mots outils	72.14	IR baseline	41.85
Référence	71.48	Lemmes, \leq 4	41.16

Table: Scores SemEval 2016 - Lemmes

Table: Scores SemEval 2017 - Lemmes

Nature grammaticale

- Hypothèse : la nature grammaticale d'un mot a une influence sur son importance sémantique
- Approche : appliquer une pondération sur les noms (0.52)

Scores 2016

Filtres	Score MAP
Mots outils, ≤ 2	76.48
Mots outils, ≤ 3	75.87
Mots outils, ≤ 1	75.56
Mots outils, ≤ 4	75.38
\leq 4	75.31
≤ 1	73.64
≤ 2	73.38
Pas de filtre	73.38
≤ 3	72.95
Mots outils	72.14

Table: Scores SemEval 2016 - Lemmes

Filtres	Score MAP
Mots outils, ≤ 2	76.61
Mots outils, ≤ 1	76.32
Mots outils, ≤ 3	75.97
Mots outils, ≤ 4	75.32
≤ 4	75.30
Pas de filtre	73.73
≤ 1	73.45
≤ 2	73.04
≤ 3	72.97
Mots outils	72.07

Table: Scores SemEval 2016 - Lemmes et pondération

Scores 2017

Filtres	Score MAP
Mots outils, ≤ 1	47.70
Mots outils, ≤ 2	46.61
Mots outils, ≤ 3	46.16
≤ 1	45.92
Pas de filtre	45.82
≤ 3	45.17
Mots outils	44.23
≤ 2	42.82
Mots outils, ≤ 4	41.87
≤ 4	41.16

Table: Scores SemEval 2017 - Lemmes

Filtres	Score MAP
Mots outils, ≤ 1	47.81
Mots outils, ≤ 2	46.63
≤ 1	45.97
Mots outils, ≤ 3	45.66
Pas de filtre	45.57
≤ 3	45.09
Mots outils	44.04
≤ 2	43.59
Mots outils, ≤ 4	42.02
< 4	41.27

Table: Scores SemEval 2017 - Lemmes et pondération

Table des matières

- Présentation du sujet
 - Appariement de questions/questions
 - SemEval
 - Mesures
- 2 Approches explorées
 - Méthode de référence
 - Filtres
 - Lemmatisation
 - Nature grammaticale
- Conclusion

Conclusion

- Possible d'appareiller des questions avec des caractéristiques linguistiques simples
- Approche perfectible

Perspectives

- Utilisation d'un dictionnaire de synonymes
- Utilisation d'une distance d'édition pour contrebalancer les fautes
- Tester sur d'autres corpus
- Arbres de décision

Fin de la présentation

Questions?