Artex est un Autre Résumeur TEXtuel

Juan-Manuel Torres 2024

Université d'Avignon



Objetifs

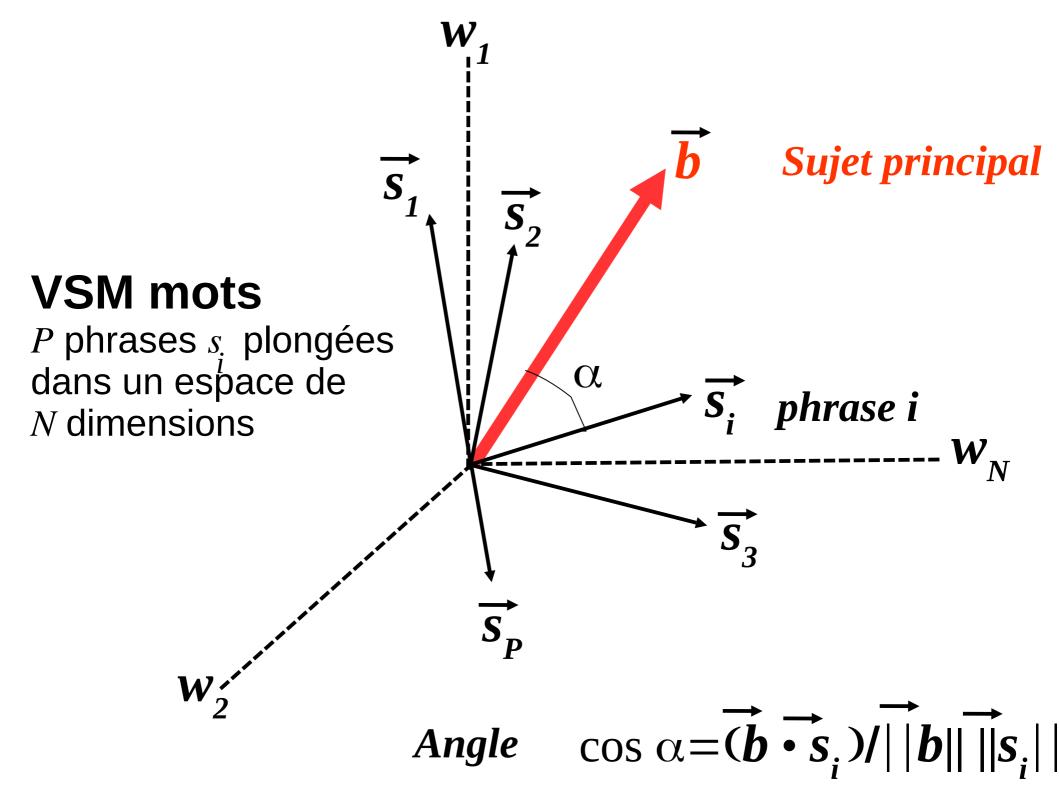
 Poser la tâche de résumé comme un problème géométrique

· Indépendance de la langue

· Indépendance du domaine

ARTEX

- Pondération et tri de phrases
- Extraction des phrases importantes
 - Pre-traitement classique
 - Segmentation
 - Filtrage
 - Lemmatisation/Stemming/Ultrastemming
 - Calcul du vecteur sujet principal a
 - Calcul du vecteur poids lexical b
 - Produit scalaire a.b
 - Post-traitement de surface



VSM phrases N mots w_j plongés dans un espace de P dimensions **a** Poids lexical mot $j \overrightarrow{W}_{i}$

Algorithme

(1)
$$a_i = \frac{1}{N} \sum_{i} s_{i,j}$$
 Poids lexicale

(2)
$$b_j = \frac{1}{P} \sum_{i} s_{i,j}$$
 Sujet principal

(3)
$$\operatorname{score}(s_i) = (\vec{s} \times \vec{b}) \times \vec{a} = \frac{1}{NP} \left(\sum_j s_{i,j} \times b_j \right) \times a_i;$$

```
P = 3 phrases
N= 5 mots
```

Artex

$$a = 1/5 \times \begin{bmatrix} 4 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4/5 \\ 3/5 \\ 1/5 \end{bmatrix}$$

$$b = 1/3 \times [1 \ 1 \ 2 \ 1 \ 3] = [1/3 \ 1/3 \ 2/3 \ 1/3 \ 1]$$

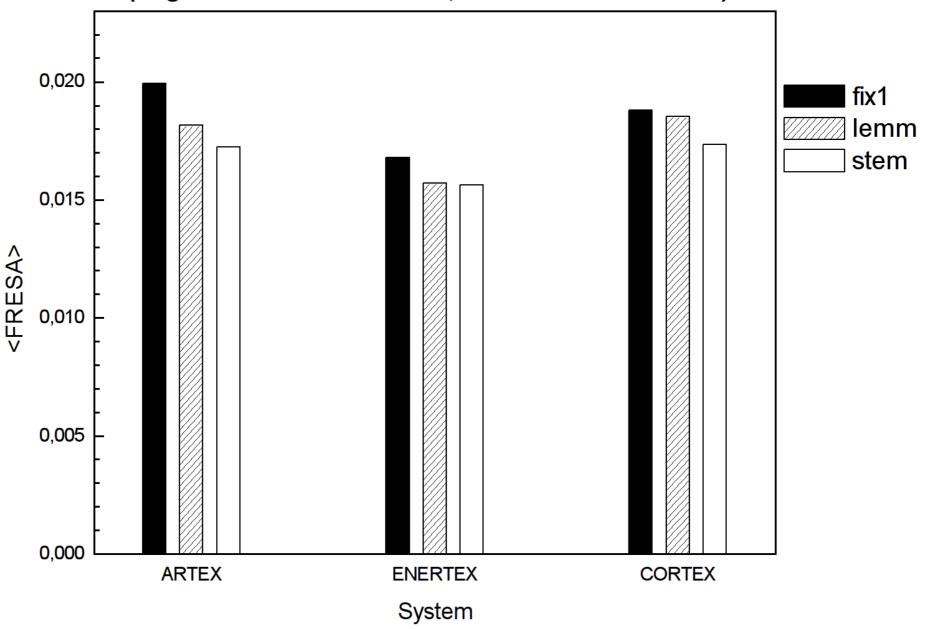
Score(1) =
$$1/(N \times P)$$
 $\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1/3 & 1/3 & 2/3 & 1/3 & 1 \\ 1/3 & 1/3 & 2/3 & 1/3 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 4/5 \\ 4/5 \end{bmatrix}$
Score(1) = $0.06 \times 2.67 \times 0.8 = 0.143$

Score(2) = 1/15 x
$$\left[1 \ 0 \ 0 \ 1 \ 1 \right]$$
 x $\left[\frac{1}{3} \ \frac{1}{3} \ \frac{2}{3} \ \frac{1}{3} \ 1 \right]$ x $\frac{3}{5}$
= 1/15 x $\left[\frac{1}{3} + 0 + 0 + \frac{2}{3} + 1 \right]$ x $\frac{3}{5}$
Score(2) = 0,06 x 2 x 0,6 = 0,08

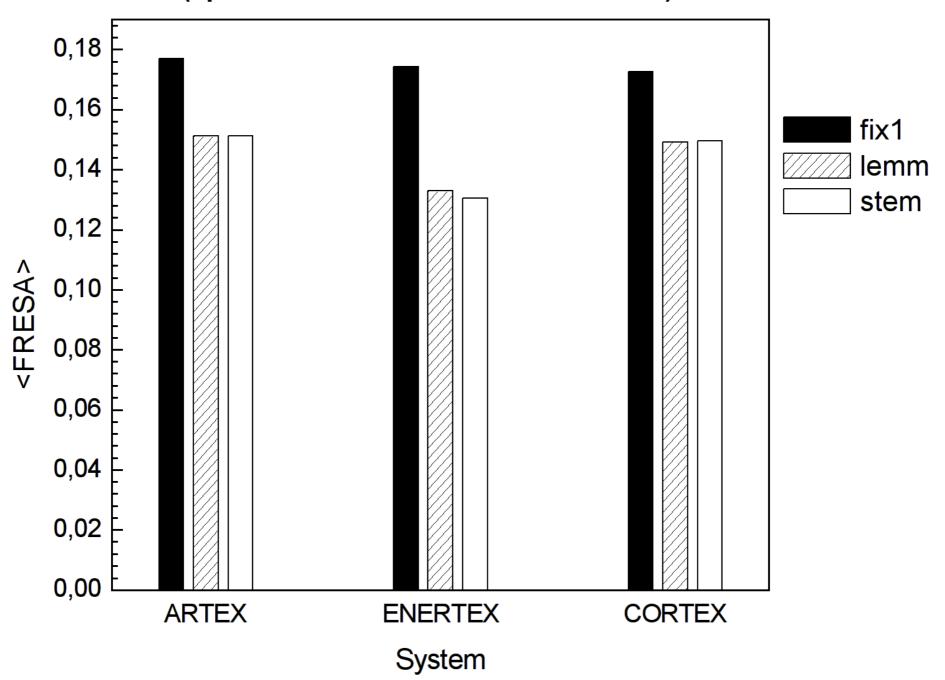
Score(3) =
$$1/15 \times \left[0\ 0\ 0\ 0\ 1\right] \times \left[\frac{1}{3}\ \frac{1}{3}\ \frac{2}{3}\ \frac{1}{3}\ 1\right] \times \frac{1}{5}$$

Score(3) = $0.06 \times 1 \times 0.2 = 0.01$

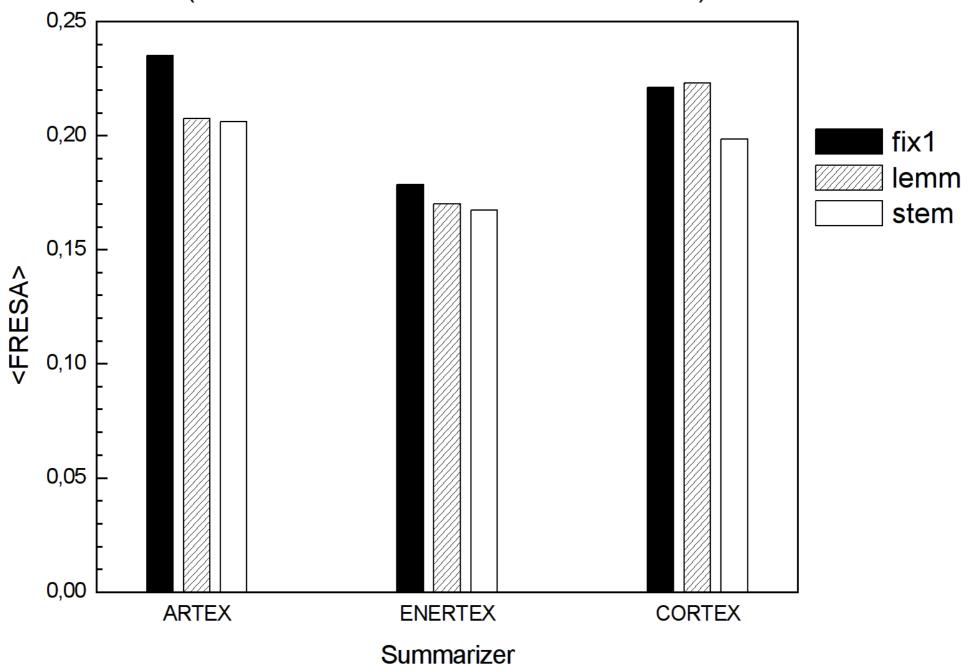
CORPUS: DUC'04 (English - 50 Clusters Task 2, Generic summarization)



Corpus: MEDICINA CLINICA (Spanish - 50 docs - Guided summarization)



Corpus PISTES (French - 50 docs - Generic summarization)



Artex avec plogements de mots?

Des mots aux embeddings des mots...

Des mots et des textes...

Corpus

- Ensemble de documents (textuels) ayant des caractéristiques intéréssantes (taille, domaine, format,...)
- Corpus vastes → Apprentissage automatique (modèles)
- Corpus spécialisées: évaluation, adaptation des modèles

Corpus brut

- Variations de la source: PDF (horrible!), texte (encodage), etc
- Disponibilité
- Proprété

En IA il faut pré-traiter les documents → Corpus pré-traité

Pre-traitement de textes

Corpus

- Avignon, la belle capitale du Vaucluse, jouit d'un climat vraiment bon
- De ce fait, les courageux étudiants de l'Université, sont ainsi récompensés dans leurs énormes efforts.
- Espérons alors qu'ils réussiront ce cours très intéressant !

Filtrage/Lemmatisation (mots porteurs de sens)

- avignon capitale vaucluse jouir climat
- courage étudiant université récompense effort
- réussir cours

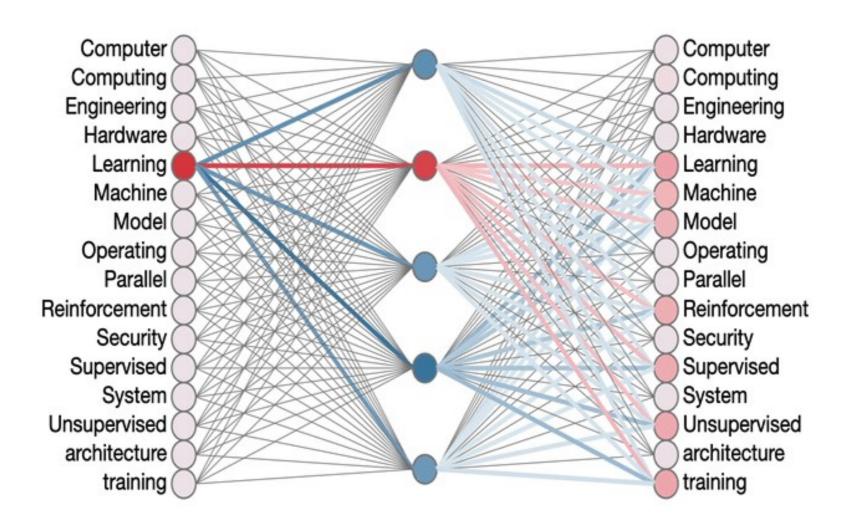
Representation de textes (vectoriel)

Corpus pré-traité:

avignon capitale vaucluse jouir climat courage étudiant université récompense effort ésperer réussir cours

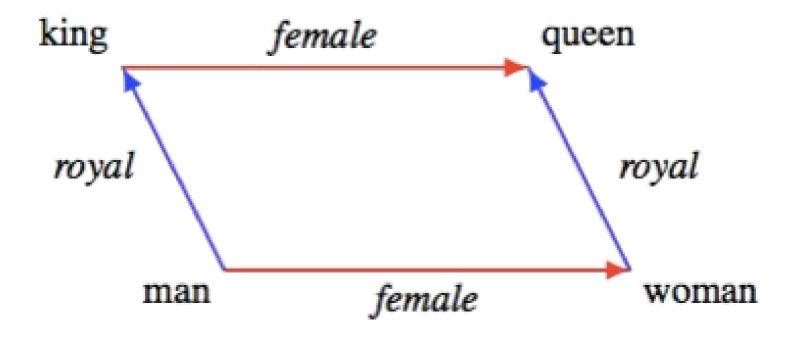
	avign on	capi tale		joui r	cli ma t		étu dia nt			effor t	reussi r	cour
1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1

Représentation embeddings



https://medium.com/@evertongomede/embeddings-in-machine-learning-unleashing-the-power-of-representation-2402bab526fe

Word Embedding Analogies: Understanding King - Man + Woman = Queen



https://kawine.github.io/blog/nlp/2019/06/21/word-analogies.html

Artex + IA

- Construire Artex avec embeddings
- Focaliser sur des endroits "intéressants" des textes
- Zones intéressantes dans le cadre du défi = zones avec des EN (Noms des personnes)
- Explorer si vaut la peine de chercher sur tout le texte ou sur un résumé du texte...