Document Semantic Similarity TIS Project

Alberto Pirovano Francesco Picciotti

Politecnico di Milano

28th April 2017



- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- 3 Word2Ved
- 4 Doc2Ved



Introduzione

L'attuale stato dell'arte per similitudine semantica tra documenti si suddivide in:

- NLP Tradizionale
- Vector Space Model
- Deep Learning based



- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- 3 Word2Ved
- 4 Doc2Vec



NLP Tradizionale

Questo approccio segue la letteratura del Natural Language Processing e consiste dei seguenti passi:

- Cleaning dei dati
- Pos-Tagging
- Stemming o Lemmatisation
- Parsing
- Ontologia

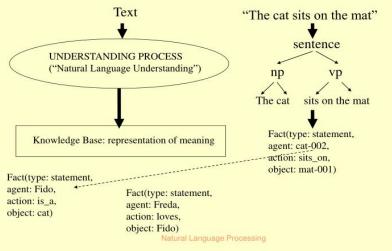
Tuttavia nel caso del nostro scopo presenta delle criticità, ovvero:

- Affidabilità del Pos-Tagger italiano di TreeTagger
- Reperire una Ontologia e un parsing toll nella lingua italiana



NLP Tradizionale

NLP: the process





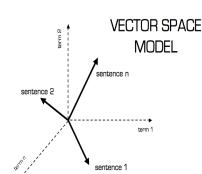
- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- 3 Word2Ved
- 4 Doc2Ved



Vector Space Model

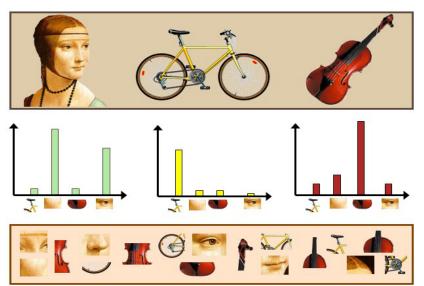
È basato sulla rappresentazione vettoriale del documento in un piano dove le diverse dimensioni sono il Bag of Word di tutti i documenti. Questo approccio richiede dei seguenti steps:

- Cleaning dei dati
- Stemming o Lemmatisation
- Encoding del documento in vettore
- TF/IDF + LSA (Latent Semantic Analysis)
- Similarity (Cosine, Pearson, ...)





...limiti?





Geometrico: limiti

Per riassumere:

- Molto dipendente dal preprocessing del corpus
- Grande Bag Of World → bisogno di LSA, ma non è cos banale. Perché?

"LSA assumes that words that are close in meaning will occur in similar pieces of text"

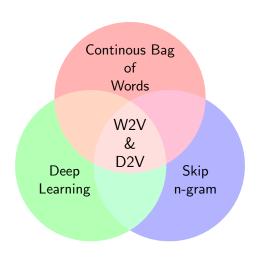
- Semantica e ambiguità
- Un documento è un insieme non ordinato di parole



- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- 3 Word2Ved
- 4 Doc2Ved



E non solo





Deep Learning: W2V & D2V

Negli ultimi anni il Deep Learning trova numerose applicazioni con ottimi risultati.

La creazione di Word2Vec da Google offre un modello che ha principalmente, i seguenti vantaggi e svantaggi.

Pros:

- Molto meno dipente da un preprocessing
- Context-aware
- Combina il metodo Geometrico con quello NLP Tradizionale
- Non sfrutta una ontologia, ma la crea

Cons:

- Tecnica unsupervised
- Bisogno di un esperto per validare gradi di similarit
- Può risultare in GIGO system (Garbage In Garbage Out)

- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- 3 Word2Vec
- 4 Doc2Ved



Dataset

"Preprocessing is 80% of NLP work"

Lev Konstantinovskiy

Il dataset fornitoci è composto da due corpus:

- il corpus del Sole 24 Ore con 3265 articoli, di cui 31 non hanno body
- il corpus di Radiocor con 6916 articoli

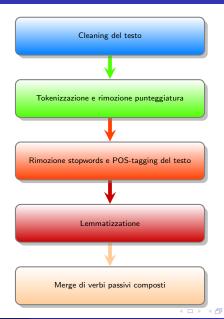
Il corpus prima del preprocessing contiene quindi 10150 articoli. Togliendo i duplicati otteniamo 9283 articoli, cioé ci sono 867 articoli duplicati.



- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- 3 Word2Vec
- 4 Doc2Vec



Pipeline completa





- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- 3 Word2Ved
- 4 Doc2Ved



Cleaning pipeline





- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- Word2Vec
- 4 Doc2Ved



Hello

Qui speghiamo per bene come funziona word2vec



- State of art
 - NLP tradizionale
 - Vector Space Model
 - Deep Learning
- 2 Data Preparation
 - Preprocessing
 - Cleaning del testo
- 3 Word2Ved
- 4 Doc2Vec



Hello

Qui speghiamo per bene come funziona word2vec

