Lezione 2.1

Text Mining e applicazioni

Luigi Di Caro

Text Mining e applicazioni

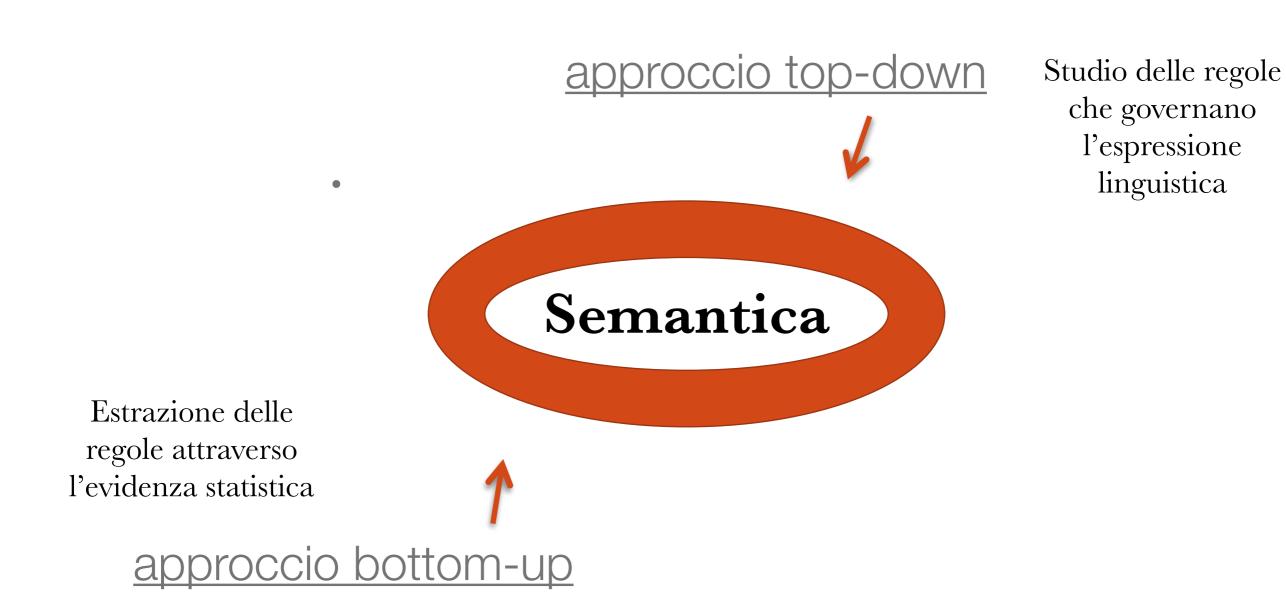
- Panoramica
 - Il testo secondo la statistica
 - Frequenze e co-occorrenze
 - tag clouds, tag flakes
 - Document-level Text Mining
 - Clustering, Categorization/Classification, Segmentation, Summarization, Information Retrieval, Browsing, Orienteering, Concept enrichment
 - Lab

• Linguistica Computazionale (o Natural Language Processing): studio di formalismi descrittivi del funzionamento del linguaggio naturale, che permettano di essere trasformati in programmi eseguibili dai computer.

approccio top-down

• Statistica: disciplina che studia qualitativamente e quantitativamente particolari fenomeni

approccio bottom-up



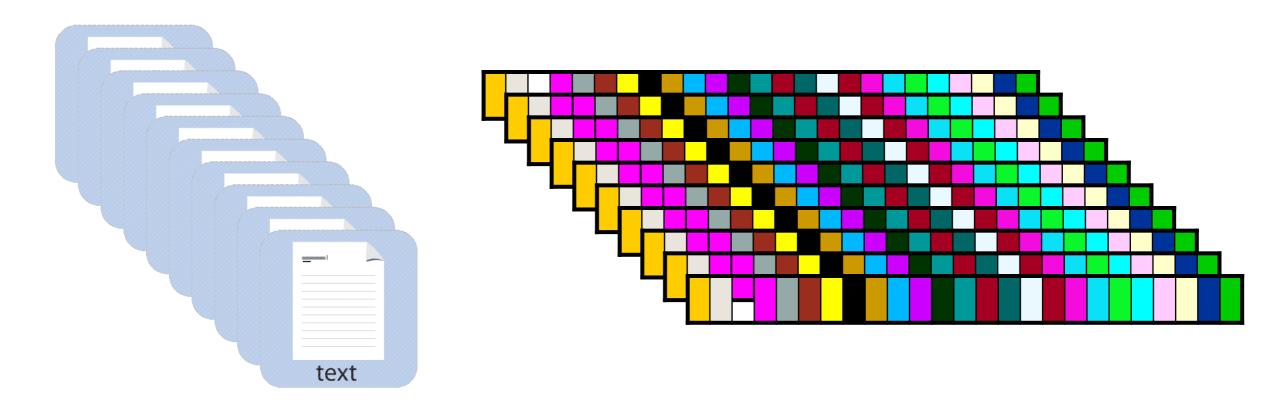
- Le parole sono token (sequenze di caratteri contigui)
- Un testo è un insieme di token, con una certa frequenza

Rappresentazione Vettoriale (Vector Space Model)

Keyword vector $tf_1 tf_2 tf_i$ dizionario

Modello algebrico di rappresentazione introdotto da Salton (1975)

Rappresentazione Vettoriale (Vector Space Model)



Corpus → Matrice numerica

Rappresentazione Vettoriale (Vector Space Model)

Perché?

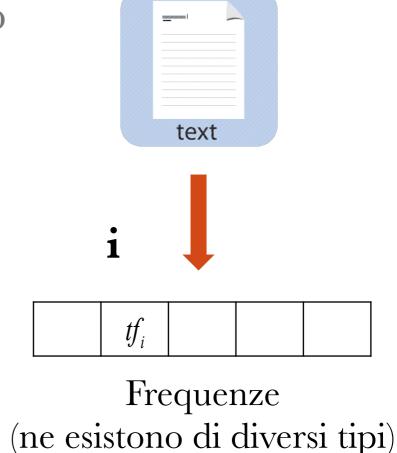
- Rappresentando i testi come vettori numerici, è possibile effettuare operazioni matematiche per il confronto
 - una tra tutte: Cosine Similarity (Misura coseno)

similarity =
$$\cos(\theta) = \frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|} = \frac{\sum_{i=1}^{n} A_i \times B_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} (A_i)^2} \times \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (B_i)^2}}$$

- I metodi statistici applicati ai documenti di testo si concentrano essenzialmente su due tipi di informazioni statistiche:
 - Frequenza di una parola in un testo
 - · Co-occorrenza di due parole in un testo

Tipo di frequenza più usato

TF IDF
Term Frequency
Inverse Document Frequency

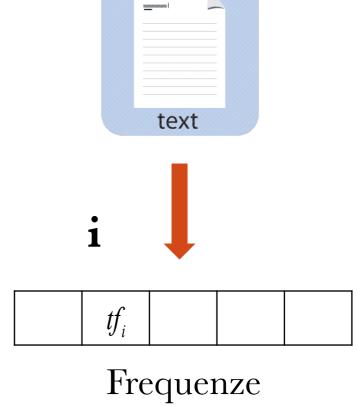


- I metodi statistici applicati ai documenti di testo si concentrano essenzialmente su due tipi di informazioni statistiche:
 - Frequenza di una parola in un testo
 - · Co-occorrenza di due parole in un testo

TF IDF Term Frequency Inverse Document Frequency -> log(nd/ndt)

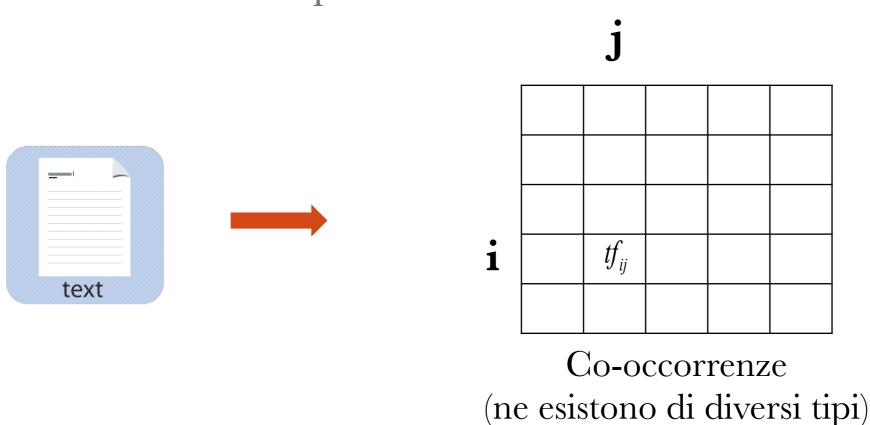
Caso 1: articolo ("the") —> valore IDF=0

Caso 2: "cat" -> valore IDF positivo



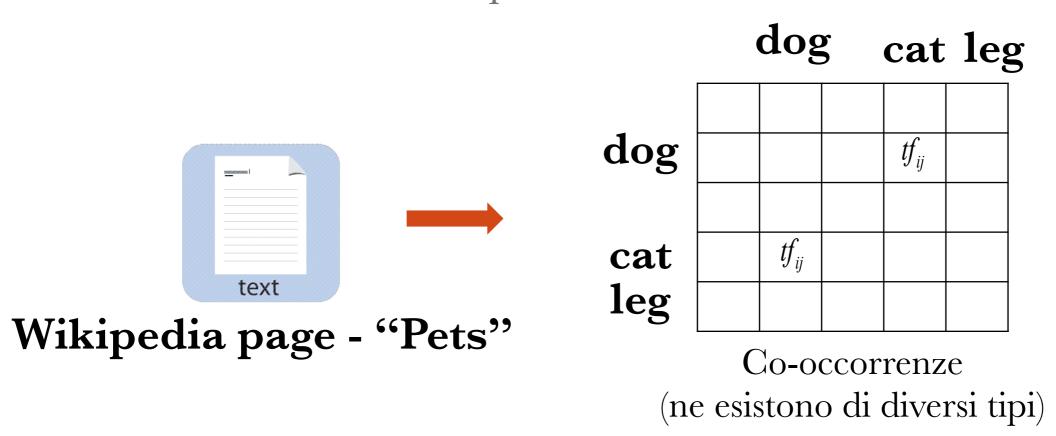
Frequenze (ne esistono di diversi tipi)

- I metodi statistici applicati ai documenti di testo si concentrano essenzialmente su due tipi di informazioni statistiche:
 - · Frequenza di una parola in un testo
 - Co-occorrenza di due parole in un testo



word-word matrix

- I metodi statistici applicati ai documenti di testo si concentrano essenzialmente su due tipi di informazioni statistiche:
 - Frequenza di una parola in un testo
 - · Co-occorrenza di due parole in un testo



word-word matrix

- I metodi statistici applicati ai documenti di testo si concentrano essenzialmente su due tipi di informazioni statistiche:
 - Frequenza di una parola in un testo
 - Indica <u>l'importanza</u>, la rilevanza, la "dominance", la significatività di un termine nel testo
 - · Co-occorrenza di due parole in un testo
 - Indica la <u>similarità</u> tra due parole (sempre da intendersi come similarità statistico-semantica), assumendo che due parole con simile significato siano presenti negli stessi contesti
 - Contesto? Il contesto è un concetto che può essere associato alla vicinanza fisica delle parole nei testi, e viene spesso definito come l'insieme di parole che due termini hanno nel loro "intorno".

Tag Clouds: prima (banale) applicazione

Indovinate il topic



Tag Clouds: prima (banale) applicazione

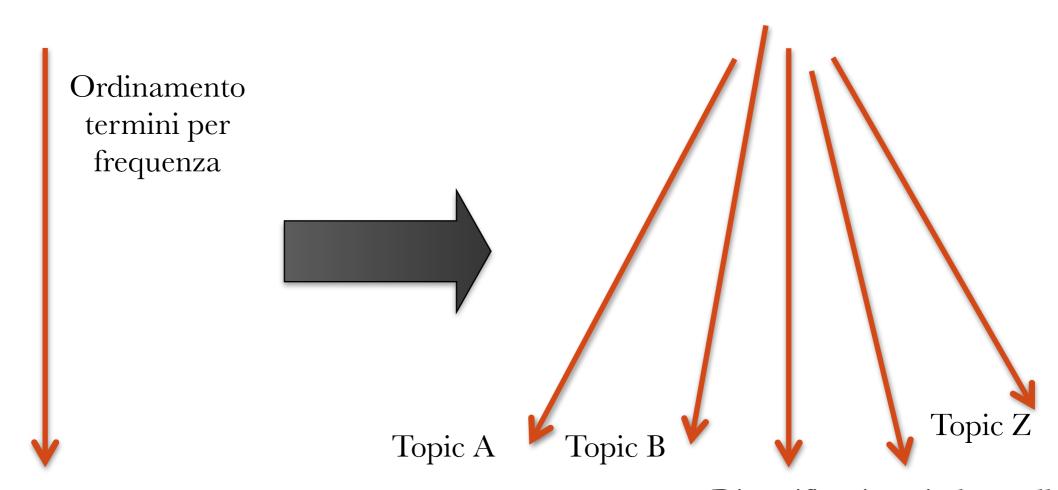


Tag Clouds: prima (banale) applicazione



Tag Flakes: seconda (meno banale) applicazione

Estrazione automatica di una gerarchia di termini

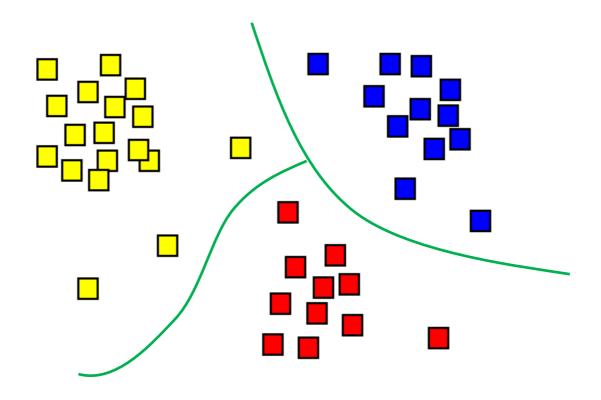


Luigi Di Caro, K. Selcuk Candan, Maria Luisa Sapino - "Navigating within News Collections using Tag-Flakes", Journal of Visual Languages and Computing, 2011.

Diversificazione in base alla similarità reciproca dei termini

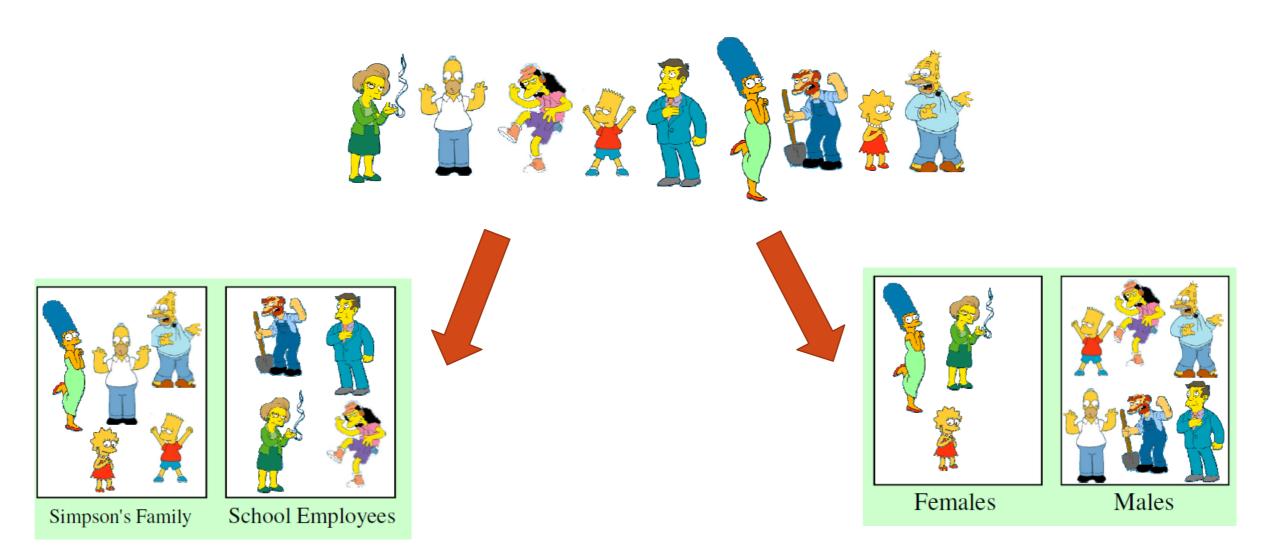
Document Clustering

- Clustering
 - Tecniche di selezione e raggruppamento di elementi omogenei in un insieme di dati
 - Tutte le tecniche di clustering si basano sul concetto di distanza tra due elementi



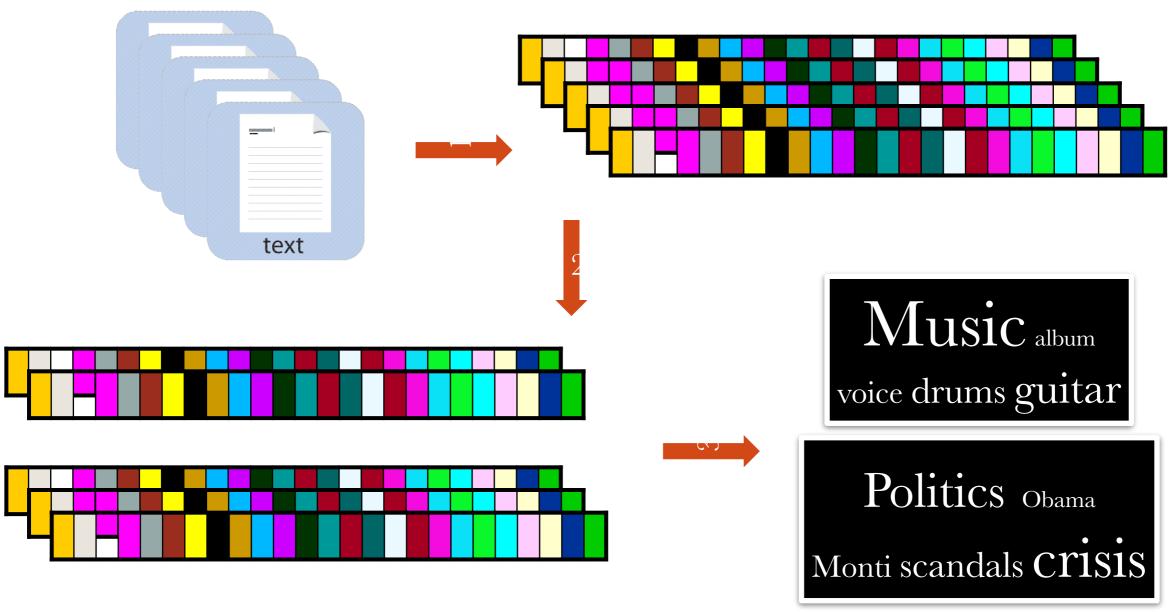
Document Clustering

- Clustering
 - I dati possono essere raggruppati in modi differenti a seconda della misura di distanza adottata



Document Clustering

 Esempio di utilizzo combinato di Document Clustering con Tag Clouds



Come associare documenti di testo ad una tassonomia?



Arts

Movies, Television, Music...



Business

Jobs, Real Estate, Investing...



Computers

Internet, Software, Hardware...



Games

Video Games, RPGs, Gambling...



Health

Fitness, Medicine, Alternative...



Home

Family, Consumers, Cooking...



News

Media, Newspapers, Weather...



Recreation

Travel, Food, Outdoors, Humor...



Reference

Maps, Education, Libraries...



Regional

US, Canada, UK, Europe...



Science

Biology, Psychology, Phy



Clothing, Food, Gifts...



Society

People, Religion, Issues...



Sports

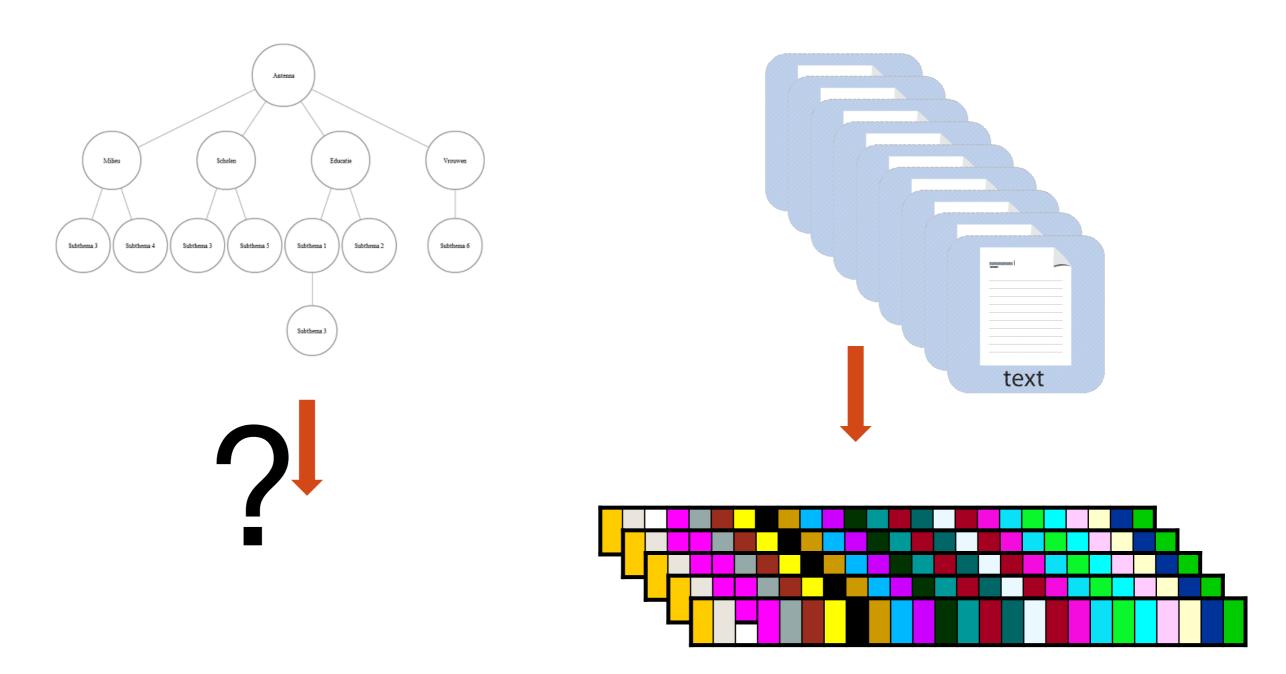
Baseball, Soccer, Baskett



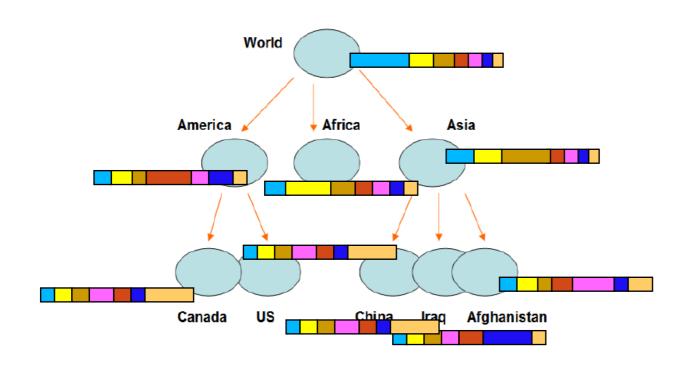
Time, Teen Life...



Come associare documenti di testo ad una tassonomia?



Come associare documenti di testo ad una tassonomia?

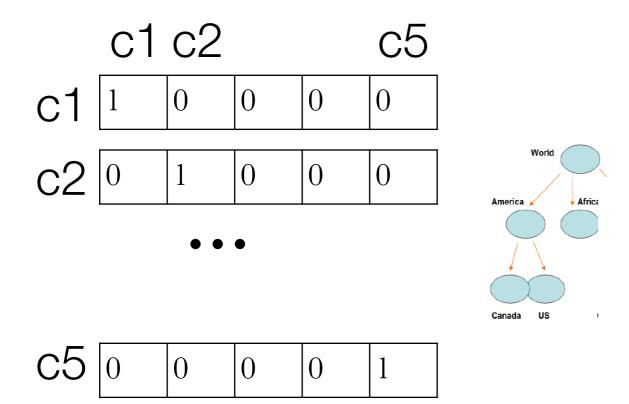


Ad ogni nodo viene associato un vettore numerico, le cui dimensioni rappresentano i nodi stessi della tassonomia

- 1 Inizializzazione
- 2 Processo di propagazione

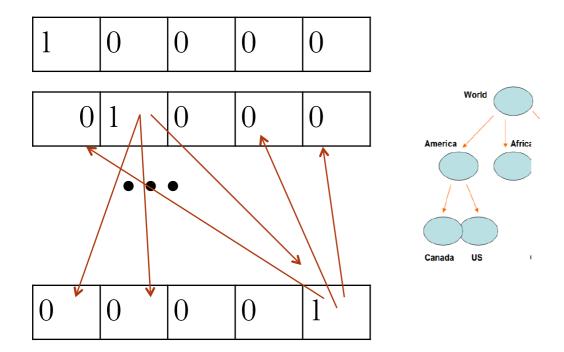
Jong Wook Kim, K. Selçuk Candan: CP/CV: concept similarity mining without frequency information from domain describing taxonomies. CIKM 2006

Come associare documenti di testo ad una tassonomia?



initialization

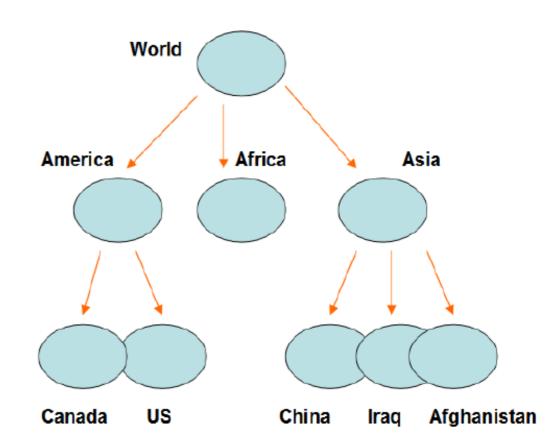
Come associare documenti di testo ad una tassonomia?



Processo di propagazione

Esempio: Tassonomia geografica

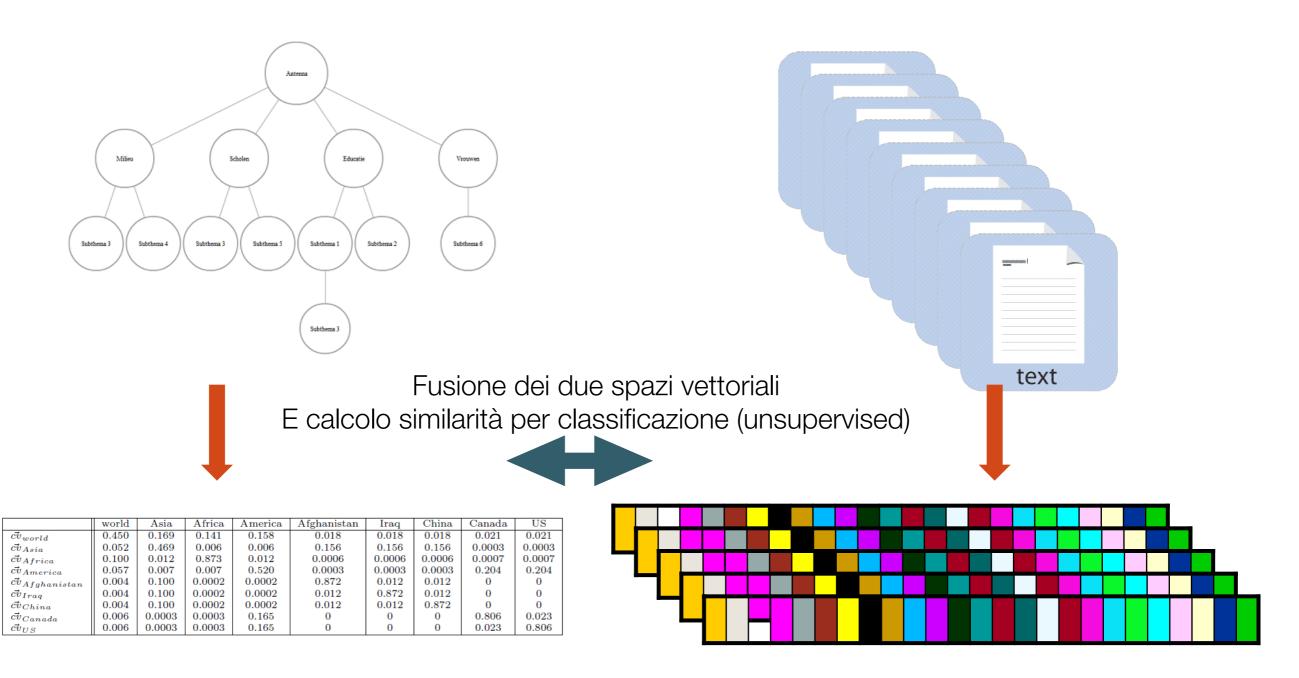




Concept vectors

| | world | Asia | Africa | America | Afghanistan | Iraq | China | Canada | US |
|---------------------------|-------|--------|--------|---------|-------------|--------|--------|--------|--------|
| $c \vec{v}_{world}$ | 0.450 | 0.169 | 0.141 | 0.158 | 0.018 | 0.018 | 0.018 | 0.021 | 0.021 |
| $c \vec{v}_{Asia}$ | 0.052 | 0.469 | 0.006 | 0.006 | 0.156 | 0.156 | 0.156 | 0.0003 | 0.0003 |
| $c\vec{v}_{Africa}$ | 0.100 | 0.012 | 0.873 | 0.012 | 0.0006 | 0.0006 | 0.0006 | 0.0007 | 0.0007 |
| $c \vec{v}_{America}$ | 0.057 | 0.007 | 0.007 | 0.520 | 0.0003 | 0.0003 | 0.0003 | 0.204 | 0.204 |
| $c \vec{v}_{Afghanistan}$ | 0.004 | 0.100 | 0.0002 | 0.0002 | 0.872 | 0.012 | 0.012 | 0 | 0 |
| $c\vec{v}_{Iraq}$ | 0.004 | 0.100 | 0.0002 | 0.0002 | 0.012 | 0.872 | 0.012 | 0 | 0 |
| $c\vec{v}_{China}$ | 0.004 | 0.100 | 0.0002 | 0.0002 | 0.012 | 0.012 | 0.872 | 0 | 0 |
| $c\vec{v}_{Canada}$ | 0.006 | 0.0003 | 0.0003 | 0.165 | 0 | 0 | 0 | 0.806 | 0.023 |
| $c \vec{v}_{US}$ | 0.006 | 0.0003 | 0.0003 | 0.165 | 0 | 0 | 0 | 0.023 | 0.806 |

Come associare documenti di testo ad una tassonomia?



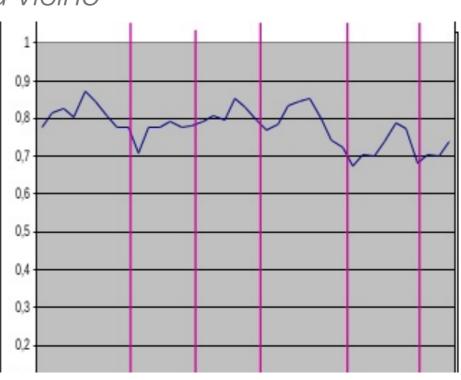
- Individuazione di elementi diversi del discorso
 - evoluzione di temi, entità, relazioni durante la lettura del testo
 - · metodi automatici per la segmentazione
 - · basati su word count, co-occurrence, etc.
 - · uno dei più famosi: text tiling

| Sentenc | | 05 | | | | | 30 | 35 | | | 50 | 55 | 60 | 65 | 70 | 75 | 80 | 8 | 5 90 | 9! |
|--------------------|----------|----|----|-----------|-----|--------|------|-----|----|---------|----|------------|------|-------|-------|-----|-------|----|-------|-----|
| 1 4 | form | 1 | | l11 1 | 1 | | | | | | 1 | | 1 : | 1 | 1 | | 1 | 1 | 1 | |
| | entist | | | | 11 | | | 1 | 1 | | | 1 | | 1 | 1 | 1 | | | | |
| 5 | space 1 | 1 | 1 | 1 | | | | | | | | | | | | 1 | | | | |
| 25 | star | 1 | | | 1 | | | | | | | | 11 2 | 2 11 | 1112 | 1 1 | 1 | 11 | 1111 | 1 |
| 5 | binary | | | | | | | | | | | | 11 | | | 1 | | | | : |
| | rinary | | | | | | | | | | | | 1 | 1 | | 1 | | | | |
| | onomer 1 | | | | 1 | | | | | | | | 1 1 | | | 1 | 1 | 1 | 1 | |
| 7 | orbit | 1 | | | | 1 | | | | | | | | 12 | 1 1 | | | | | |
| б | pull | | | | | 2 | | 1 1 | | | | | | 1 | . 1 | | | | | |
| | planet | 1 | 1 | | 11 | | | 1 | | 1 | | | : | 21 1 | 1111 | | | | 1 | |
| | galaxy | 1 | | | | | | | | | | 1 | | | | 1 : | 11 | 1 | | : |
| 4 | lunar | | | 1 1 | | 1 | 1 | | | | | | | | | | | | | |
| 19 | life 1 | 1 | 1 | | | | | | 1 | 11 1 | 11 | 1 | 1 | | | | 1 1 | | 1 111 | 1 1 |
| 27 | пооп | | 13 | 1111 | 1 : | 1 22 2 | 1 21 | | 21 | | 11 | | | | | | | | | |
| 3 | move | | | | | | | | 1 | 1 1 | | | | | | | | | | |
| | tinent | | | | | | | | 2 | 1 1 2 1 | | | | | | | | | | |
| | reline | | | | | | | | _ | 12 | | | | | | | | | | |
| в | time | | | | | 1 | | | 1 | 1 1 | 1 | | | | | | | | | 1 |
| 3 | water | | | | | | | 11 | | | 1 | | | | | | | | | |
| | say | | | | | | | 1 1 | | 1 | _ | 11 | | | 1 | | | | | |
| | pecies | | | | | | | | | 1 1 1 | | - - | | | _ | | | | | |
| | | | | | | | | | | | | | | | | | | | | |
| Sentenc | :e: | 05 | 10 |) 15 | 20 | 25 | 30 | 35 | 40 | 45 | 50 | 55 | 60 | 65 | 70 | 75 | 80 | 8 | 5 90 | 99 |

| Sentence: | 05 | 10 |) 15 | 20 | 25 | 30 | 35 | 40 | 45 | 50 | 55 | 60 | 65 | 70 | 75 | 80 | 89 | 90 | 99 |
|--------------|--------|----|-----------|-----|---------|----|-----|-----|---------|----|--------|--------|-----|-------|--------|---|------|----------|-----|
| 14 form | 1 | 1 | 111 1 | 1 | | | | | | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | . — — — — — — — — — — — — — — — — — — — | 1 | 1 | |
| 8 scientist | | | | 11 | | | 1 | 1 | | | 1 | | 1 | 1 | . 1 | | | | |
| 5 space : | 11 | 1 | 1 | | | | | | | | | | | | 1 | | | | |
| 25 star | 1 | | | 1 | | | | | | | | 11 2 | 2 1 | 11112 | 1 1 | 1 | 11 1 | 1111 | 1 |
| 5 binary | | | | | | | | | | | | 11 | 1 | | 1 | | | | 1 |
| 4 trinary | | | | | | | | | | | | 1 | 1 | | 1 | | | | 1 |
| 8 astronomer | 1 | | | 1 | | | | | | | | 1 1 | | | 1 | 1 | 1 1 | L | |
| 7 orbit | 1 | | | | 1 | | | | | | | | 12 | 1 1 | | | | | |
| 6 pull | | | | | 2 | 1 | . 1 | | | | | | | 1 1 | | | | | |
| 16 planet | 1 | 1 | | 11 | | | 1 | | 1 | | | | 21 | 11111 | | | | 1 | 1 |
| 7 galaxy | 1 | | | | | | | | | | | 1 | | | 1 1 | 1 | 1 | | 1 |
| 4 lunar | | | 1 1 | : | 1 | 1 | | | | | | | | | | | | | |
| 19 life: | 1 1 | 1 | | | | | | 1 | 11 1 | 11 | 1 | 1 | | | | 1 1 | 1 | 111 | 1 1 |
| 27 пооп | | 13 | 1111 | 1 : | 1 22 21 | 21 | | 21 | | 11 | 1 | | | | | | | | |
| 3 move | | | | | | | | 1 | 1 1 | L | | | | | | | | | |
| 7 continent | | | | | | | | 2 1 | 1 1 2 1 | L | | | | | | | | | |
| 3 shoreline | | | | | | | | | 12 | | | | | | | | | | |
| 6 time | | | | | 1 | | | 1 1 | 1 1 | 1 | | | | | | | | | 1 |
| 3 water | | | | | | | 11 | | | 1 | | | | | | | | | |
| 6 вау | | | | | | | 1 1 | | 1 | | 11 | | | 1 | | | | | |
| 3 species | | | | | | | | 1 | 1 1 1 | L | | | | | | | | | |
| Sentence: | 05 | 10 |) 15 | 20 | 25 | 30 | 35 | 40 | 45 | 50 | 55 | 60 | 65 | 70 | 75 | 80 | | 5 90 | 95 |

- text tiling
 - · separazione del testo in finestre di lunghezza fissa
 - calcolo della coesione intra-gruppo
 - ricerca di parti di testo a bassa coesione circondate da parti di testo ad alta coesione (break point)
 - riadattamento finestre rispetto al break point più vicino

TextTiling: Segmenting text into multi-paragraph subtopic passages. MA Hearst - Computational linguistics, 1997



Document summarization

- riduzione del testo, mantenimento massimale della semantica contenuta
- metodi
 - estrattivi (keyphrases, TextRank, etc.)
 - astrattivi (implica NLG)
- valutazione: ROUGE (Recall-Oriented Understudy for Gisting Evaluation)

Orienteering & Browsing

- Problema di partenza: a volte le persone non sanno come cercare le informazioni
 - I sistemi possono essere basati sul concetto di "orienteering", ovvero una serie di meccanismi che aiutano gli utenti a navigare attraverso i topic sfruttando le relazioni tra i documenti di testo.
 - Evidenziare relazioni latenti tra i documenti
 - Abilitare la navigazione guidata dal contesto
 - Supportare la comprensione dei dati
 - -> orientamento

O'Day, V.& Jeffries, R. (1993). Orienteering in an information landscape: how information seekers get from here to there. In Proc. CHI 1993, 438-445.

Information Retrieval

- · Recupero di un documento di interesse
 - Usando query basate su keyword
 - o basate su concetti (si veda categorization)
 - Inizialmente basata su modello booleano (match diretto tra query e contenuti)
 - Sviluppi
 - Navigazione aumentata attraverso links, snippets, etc.
 - Integrazione di immagini, video, mappe
 - Modelli avanzati di interazione (ad es. chatbot, visualization)

Laboratorio - Segmentation

- Implementare un semplice algoritmo su Text segmentation
 - Usare come test un input di k paragrafi presi da differenti temi (ad es. pagine Wikipedia)
 - Il vostro sistema è in grado di trovare i giusti "tagli"?