Lezione

Distributional Semantics

Luigi Di Caro

Distributional Semantics

- Panoramica
 - Semantica distribuzionale: rivisitazione in chiave linguistica delle tecniche di Text Mining
 - Similarità: concetti e problemi
 - · Esempi ed esercizi

DS: Serie di citazioni

- "Words that occur in the same contexts tend to have similar meanings". [Harris '54]
- "A word is characterized by the company it keeps". [Firth '57]
- "The conjunctive use of words primarily serves to more narrowly specify the object of discourse". [Furnas '83]
- "There is some underlying latent semantic structure in the data that is partially obscured by the randomness of word choice with respect to retrieval".

 [Deerwester '90]
- "Topic document will probabilistically influence the auhtor's choice of words when writing the document". [Blei '03]
- "Pairs of words that co-occur in similar patterns tend to have similar semantic relations". [Turney '03]

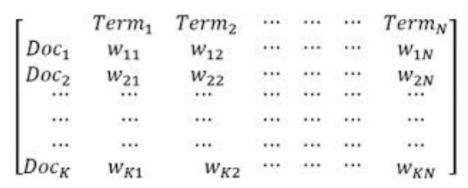
DS: aree diverse, nomi diversi

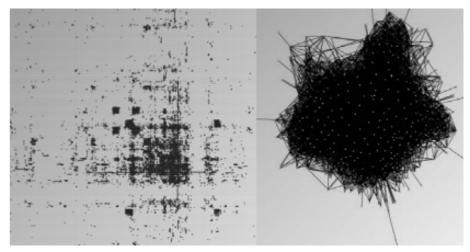
- Distributional Hypothesis / Distributional Analysis [<u>Linguistics</u>]
- Distributional Semantics [Natural Language Proc.]
- Vector Space Model [Information Retrieval]
- Conceptual spaces [Cognitive Science]
- Latent Semantics Analysis [Information Retrieval]
- Graded Categorization [Cognitive Science]
- Hyperspace Analogue to Language [Psychometrics]
- Adjacency matrix [Graph Theory]

Text Mining: breve ripasso

- Sistema semplice per rappresentare dati multidimensionali
 - Testi, ma anche...
 - Networks
 - E qualsiasi x-to-y data
 - Person Question matrix
 - Object Feature matrix

•





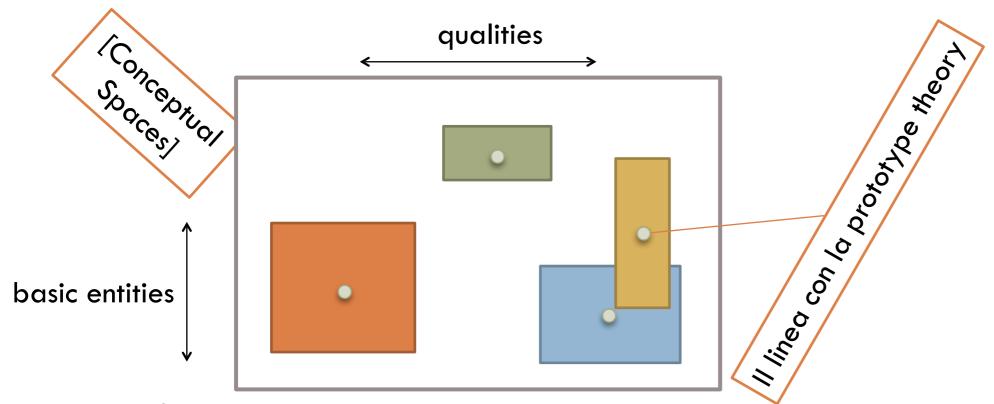
- Diventa molto semplice calcolare la similarità tra elementi
 - Similarity: concetto fondamentale per l'NLP

Perché usare Matrici?

- Approssimazione
 - La comprensione umana del linguaggio è di fatto un concetto basato sull'approssimazione
 - · Significato e linguaggio sono due concetti sfumati
 - Metodi "esatti" non catturerebbero le sfumature dell'uso del linguaggio
 - DS "funziona" in molti casi: è anche questo un motivo che ne giustifica l'utilizzo!

Perché usare Matrici?

- Tra <u>symbolic representations</u> e <u>associationism/connectionism</u>
- Il significato diventa una regione geometrica
- Rappresentazione che facilita la condivisione della conoscenza



Luigi Di Caro - Tecnologie del Linguaggio Naturale - 2022 - Laurea Magistrale - Dipartimento di Informatica - Univ. degli studi di Torino

Parametri, tecniche, misure, operazioni...

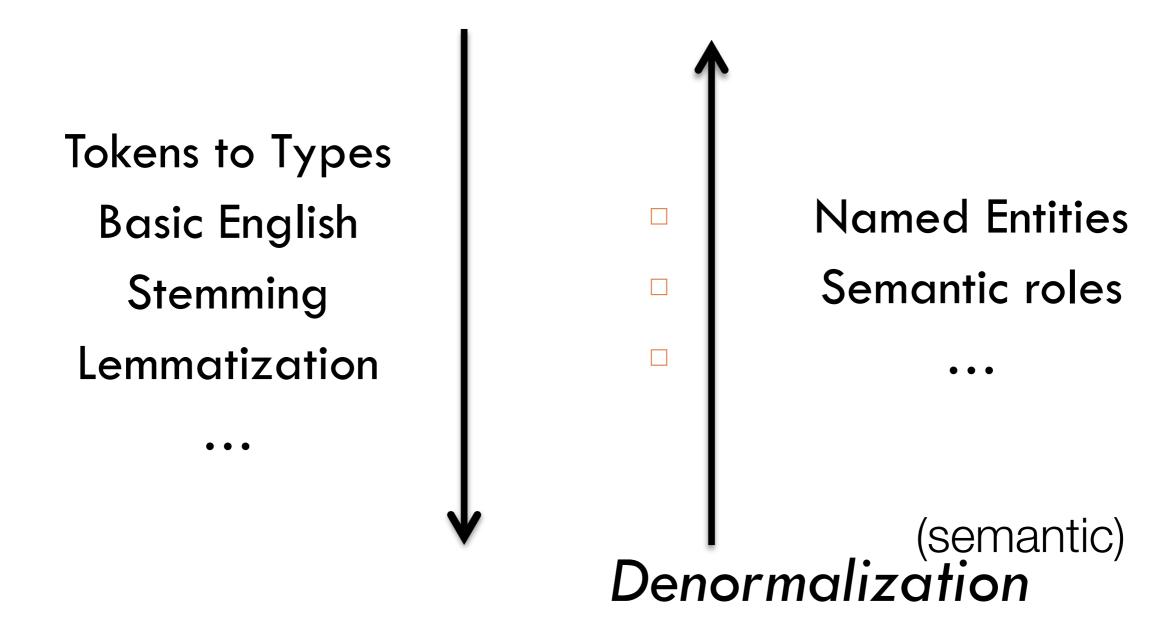
- · Righe / Colonne: similarità (cosine sim., jaccard, ...)
- · Strategie di pesatura (freq, tf-idf, pmi, ...)
- Trasformazioni matriciali (SVD, NNMF, ...)
- Clustering (K-means, X-means, EM, ...)

•

DS oltre il Text Mining: pre-processing e annotazioni linguistiche

(morphological, lexical and syntactic)

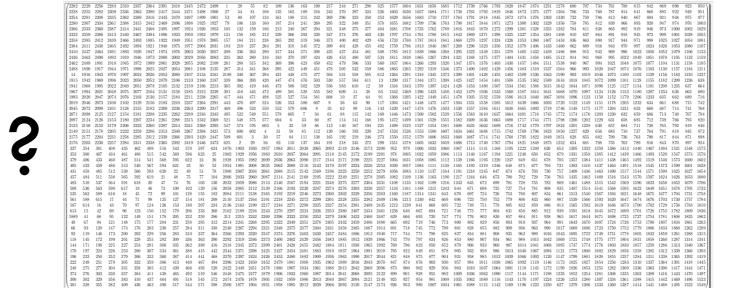
Normalization



- Term-Document Matrix
- Term-Context Matrix
- Pair-pattern Matrix

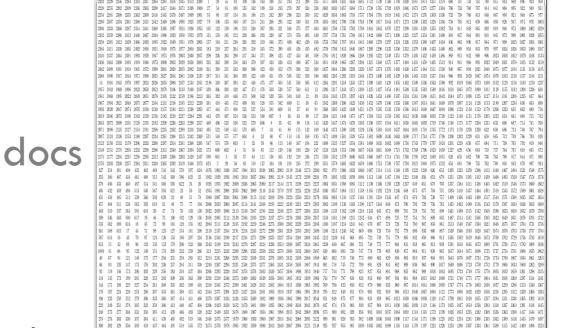
Peter Turney. From Frequency to Meaning: Vector Space Models of Semantics https://www.jair.org/media/2934/live-2934-4846-jair.pdf

Ś



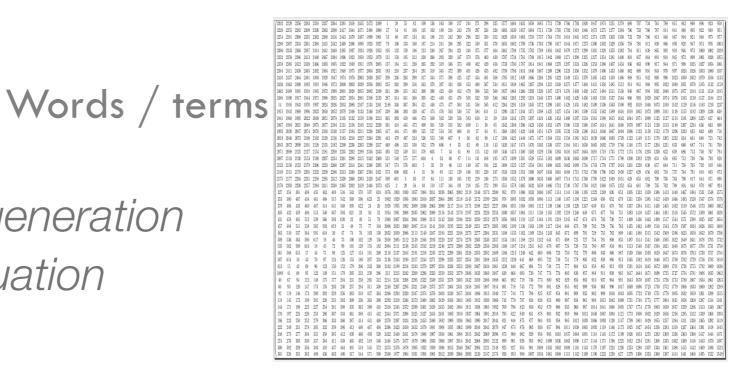
- Term-Document Matrix
 - Document similarity
 - Document clustering
 - Document classification
 - Document segmentation
 - (Partial) question answering
 - Question analysis, <u>doc retrieval</u>, <u>passage retrieval</u>, answer extraction

terms



- Term-Context Matrix
 - Word similarity
 - Word clustering
 - Word classification
 - Automatic thesaurus generation
 - Word sense disambiguation
 - Spelling correction
 - Semantic role labeling
 - Query expansion
 - Information extraction
 - Named Entity Recognition

contexts



Cosa si intende per "contesto"?

ad es. frasi, paragrafo, dipendenza sintattica, etc.

- Pair-Pattern Matrix
 - Relational similarity
 - Pattern similarity
 - Paraphrase detection
 - NL generation, QA, IR
 - Relational clustering
 - Relational classification
 - Classificazione semantica di coppie di verbi (es. taint:poison
 - classificatione sernantica di copple di verbi (es. taint.poisoni classificato come "strength", oppure assess:review as "abilitazione")

wordX:wordY

- Classificazione semantica di nomi composti (e.g., flu:virus classified as "cause", home:town as "location")
- Relational search
 - "lista tutte le X tale che X causa il cancro"

pattern

Str. 10 Str. 20 Str. 2

Similarità: ruolo

- Human cognition fully leverages on the concept of similarity.
- As W. V. Quine stated, "similarity is fundamental for learning and thought", and it "allows us to order things into kinds so that these can function as stimulus meanings".
- We learn from past events for taking decisions in case of new similar events.
- We are able to predict functionalities of unknown objects if they appear similar to something we know

Similarità: tante similarità

Semantic Similarity

- · Sinonimi, o "quasi-sinonimi"
- · Spesso malinterpretata ed usata!

Semantic Relatedness

- · Concetti che condividono proprietà. Esempi meronyms, antonyms, ...
- · Significato molto generico

Attributional Similarity

· Simile a Relatedness. Miglior nome, ma minor utilizzo

Taxonomical Similarity

· Concetti che condividono iperonimi

· Relational Similarity

Similarità tra coppie di parole (i.e., dog:bark, cat:meow)

· Semantic Association

- · Parole che co-occorrono frequentemente (i.e., cradle, baby)
- · Simile a Relatedness, ma orientata alla corpus-analysis

Attenzione alla differenza tra **parole** e **concetti**

Spesso si usa il termine **parola** ma si intende **concetto**

Similarità: tante similarità

Dataset per sperimentazioni:

- SimLex-999 https://www.cl.cam.ac.uk/~fh295/simlex.html

Problema principale: word order

- Le rappresentazioni matriciali non tengono in considerazione l'ordine delle parole nel testo:
 - Word Choice vs Word Order "Word choice rather than word order plays a more important role in assigning meaning (...) about 80% of the information content could be contained in word choice." [Landauer '97]
 - Language-dependent "Warlpiri" è una lingua australiana che è completamente is order-free [Kashket '86]
 - · Le matrici pair-pattern sono sensibili all'ordine [Turney '10]
 - L'ordine delle parole può essere preso in considerazione attraverso combinazioni vettoriali [Lapata '08]
 - L'ordine delle parole può essere preso in considerazione attraverso vettori d'ordinamento [Sahlgren]
 - E' possibile rappresentare congiunzione, disgiunzione e negazione usando vettori [Salton '83, Widdow 2004, Rijsbergen 2004]

Secondo problema: rappresentazione non composizionale

- Le rappresentazioni matriciali sono orientate al significato di singole parole
- Soluzione spesso adottata:
 - Combinazioni vettoriali (addition, multiplication, ...)

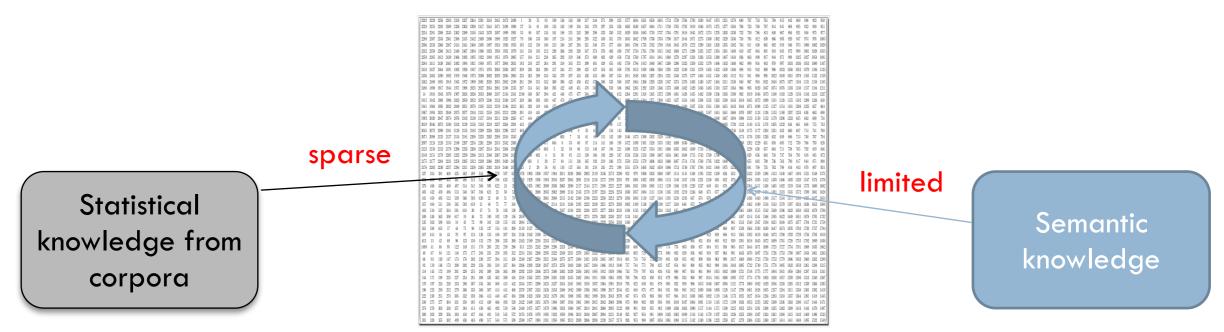
· Vi ricordate delle teorie sulla costruzione del significato?

Esempi di altri approcci

- Validità di composizioni nomi-aggettivi [Baroni/Zamparelli 2010]
- Uso di tensori word-link-word [Baroni/Lenci 2010]
- Composizionalità attraverso multiplication / addition for [Lapata 2010]
- Uso di tensori verbi-argumenti [Grefenstette 2011, 2013]

Arricchimento matriciale

- Matrici possono essere costruite da corpus, ed arricchite da risorse semantiche esistenti
- Matrici possono essere costruite in maniera vincolata rispetto a risorse semantiche esistenti
- Entrambe le cose



Luigi Di Caro - Tecnologie del Linguaggio Naturale - 2022 - Laurea Magistrale - Dipartimento di Informatica - Univ. degli studi di Torino

Significato filamentare

- · Filaments of Meaning in Word Space [Jussi Karlgren et al]
 - La semantica delle parole contenuta negli spazi vettoriali è da ritrovarsi in piccole prozioni / filamenti relazionali (local spaces)
 - Il significato di una parola è una rappresentazione ristretta, mentre VSM è una rappresentazione ad alta dimensionalità

Esercizio di laboratorio "let'splay"

- **Due** esercizi a scelta tra:
 - La ghigliottina! Date 5 parole, trovare la "sesta"
 - Estrazione automatica di figure retoriche (sineddoche, iperbole, metafore ecc.) Ad es. usando librerie di Sentiment Analysis per estrazione aggettivi "positivi" legati a sostantivi "negativi" (e viceversa)
 - Creazione di una nuova lingua! Rimozione ambiguità attraverso allineamento di più lingue, e creazione del relativo dizionario non ambiguo

Esercizio di laboratorio "let'splay"

- Plagiarism detection (di codice!) usare strumenti e conoscenze apprese per creare un sistema che dati due file (di codice python) provi a dare in output delle evidenze di possibile plagio (suggerimenti: usare kyeword extraction, metadati, nomi variabili, ...)
- False friends. Estrazione di parole simili o identiche (come stringhe) ma diverse come semantica.
- "Frutta con la M". Esercizio in cui si specifica una categoria (ad es. "fruit" oppure "at supermarket" (più difficile) assieme ad una lettera di inizio parola. Creare un gioco in cui il sistema crea combinazioni casuali di input e prova a sfidare sul tempo un utente