

# Linked Open Data per un Content-based Recommender System

**Luciano Quercia**  
**Simone Rutigliano**

**Accesso intelligente alle informazioni ed  
elaborazione del linguaggio naturale**

Corso di Laurea in Informatica Magistrale

30 aprile 2013



# Outline

- 1 Obiettivi
- 2 Progetto
  - Sorgente dati
  - Realizzazione
  - Fattori
  - Output
- 3 Sperimentazione
  - Dataset
  - Protocollo Sperimentale
  - Risultati
- 4 Conclusioni e sviluppi futuri
  - Document Image Understanding



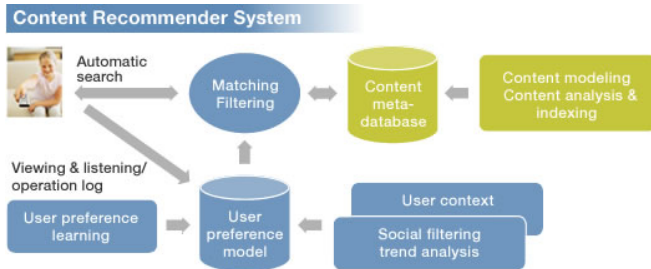
# Obiettivi

Realizzazione di un **content-based recommender system**  
basato sulla **Linked Open Data Cloud**



# Content-based Recommender System

Il sistema stabilisce a priori la distanza tra film al fine di raccomandare i più simili alle preferenze dell'utente



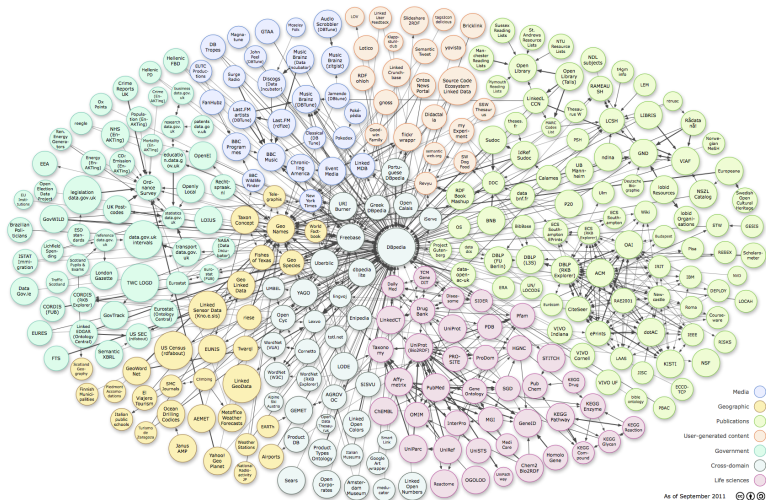
# Linked Open Data Cloud

Collezione (Cloud) di dataset:

- descritti attraverso RDF
- fortemente interconnessi fra loro (Linked)
- fruibili liberamente e gratuitamente (Open)



# Linked Open Data Cloud



As of September 2011



# Resource Description Framework

Strumento base proposto da W3C per la codifica, lo scambio e il riutilizzo di metadati strutturati.

L'RDF Data Model si basa su tre principi chiave:

- 1 qualunque cosa può essere identificata da un (URI)
- 2 utilizzare il linguaggio meno espressivo per definire qualunque cosa
- 3 qualunque cosa può dire qualunque cosa su qualunque cosa



# DBPedia

- Centro della Linked Open Data Cloud
- Dump di Wikipedia trasformato in RDF





# Proprietà estratte

Per la raccomandazione di film, abbiamo estratto le seguenti proprietà

- studio
- music
- music composer
- writer
- editing
- director
- subject
- starring
- producer
- writer
- cinematography



# Grafo delle Risorse

Attraverso query SPARQL sono state estratte tutte le triple che avevano proprietà nota e un film come soggetto. È stato generato il grafo delle risorse.



# Grafo dei Film

Tutte le risorse non film sono state epurate ed inglobate all'interno degli archi.



# Distanze

Sono state applicate 4 distanze su grafo:

- Direct
- Combined
- Direct Weighted
- Combined Weighted



# Rappresentazione del profilo

Il profilo è stato rappresentato in 2 modi:

**Simple** Insieme di film positivi per l'utente

**Weighted** Ogni film influisce, positivamente o negativamente, alle raccomandazioni, secondo il voto ricevuto



# Raccomandazioni



# MovieLens



# Protocollo Sperimentale





# Metriche



# Risultati



# Conclusioni e sviluppi futuri



# TEPaC

## TEPaC

### *Transductive Emerging Pattern based Classifier*

- classificatore di strutture logiche
- basato su pattern emergenti
- utilizza un approccio trasduttivo



# Document Image Understanding

- Comprensione automatizzata di documenti cartacei
- La maggior parte della conoscenza mondiale si trova su supporti cartacei
  - Libri
  - Documenti
  - Giornali
- La digitalizzazione offre innumerevoli vantaggi



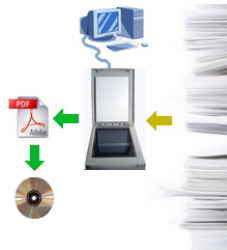
# Document Image Understanding

- Comprensione automatizzata di documenti cartacei
- La maggior parte della conoscenza mondiale si trova su supporti cartacei
  - Libri
  - Documenti
  - Giornali
- La digitalizzazione offre innumerevoli vantaggi



# Document Image Understanding

- Comprensione automatizzata di documenti cartacei
- La maggior parte della conoscenza mondiale si trova su supporti cartacei
  - Libri
  - Documenti
  - Giornali
- La digitalizzazione offre innumerevoli vantaggi



<i>minGR</i>	<i>minSup</i> (%)		
	30	40	50
1	528032	344798	254805
2	523274	341534	252355
8	516958	336733	248658
64	513503	334292	246843

Dataset TPAMI

<i>minGR</i>	<i>minSup</i> (%)		
	10	20	30
1	386996	176407	114492
2	382639	173372	112476
8	376645	169406	109814
64	374736	167742	108595

Dataset ICML

<i>minGR</i>	<i>minSup</i> (%)		
	10	20	30
1	128327	88684	58603
2	126840	87644	58091
8	122591	84208	55718
64	121363	82980	54490

Dataset BG





Grazie per l'attenzione.

