Big Data Week is one of the most unique global platforms of interconnected community events focusing on the social, political, technological and commercial impacts of Big Data

Follow all the events at

bigdataweek.com

Official Event Hashtag #bdw13

BDW13: Introducción al Data Mining



BIG_DATA_WEEK_2013

Óscar Marín Miró@oscarmarinmiro
@outliers_es
oscar@outliers.es





CONTENIDOS

INTRODUCCIÓN A LA MINERÍA DE DATOS

ADQUISICIÓN

ANÁLISIS

GEPHI

REFERENCIAS

Material del curso en http://assets.outliers.es/bdw13/datamining



INTRODUCCIÓN A LA MINERÍA DE DATOS



DE LOS DATOS A LA SABIDURÍA

"Los **datos**, organizados y empleados debidamente, pueden convertirse en información.

La **información**, absorbida, comprendida y aplicada por las personas, puede convertirse en conocimientos.

Los **conocimientos** aplicados frecuentemente en un campo pueden convertirse en sabiduría, y la **sabiduría** es la base de la acción positiva"

Michael Cooley: "Architect or Bee?" Hogarth Press, London, UK, 1987.

DE LOS DATOS A LA SABIDURÍA

Sabiduría

•No transmisible
•Aplicación 'ética' de los conocimientos

•Asimilación personal
•Aplicación de la información
•Insights'

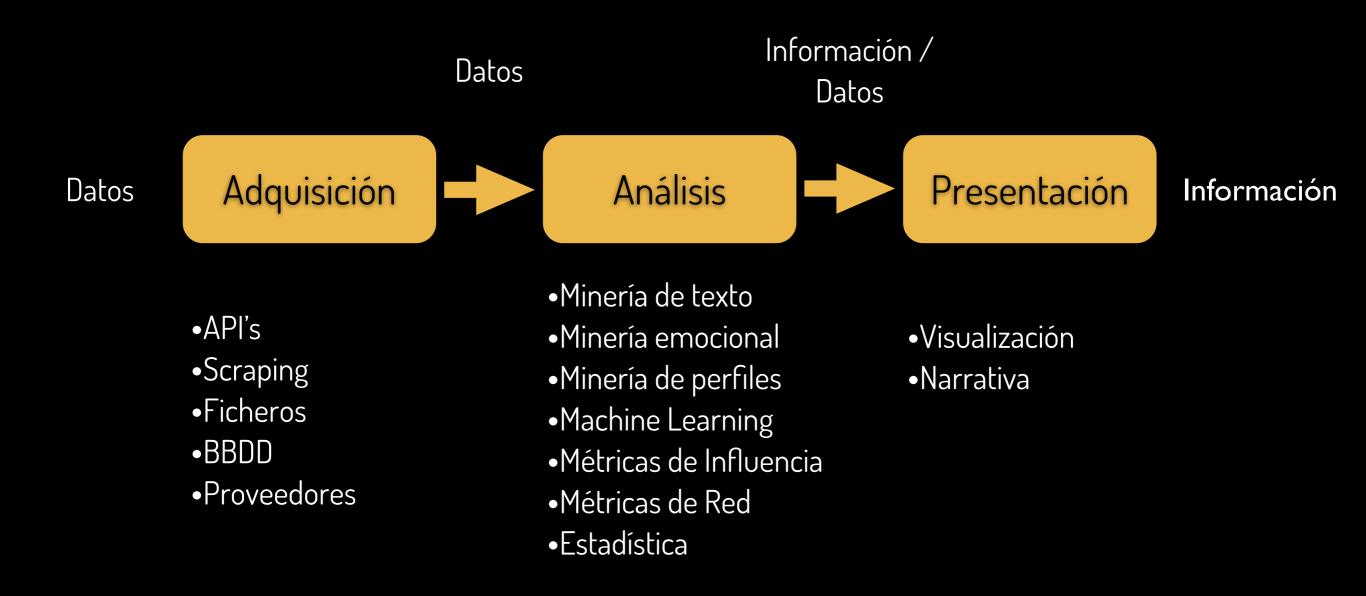
•Estructuración de los datos
•Semántica
•Narrativa

•Registros de observaciones

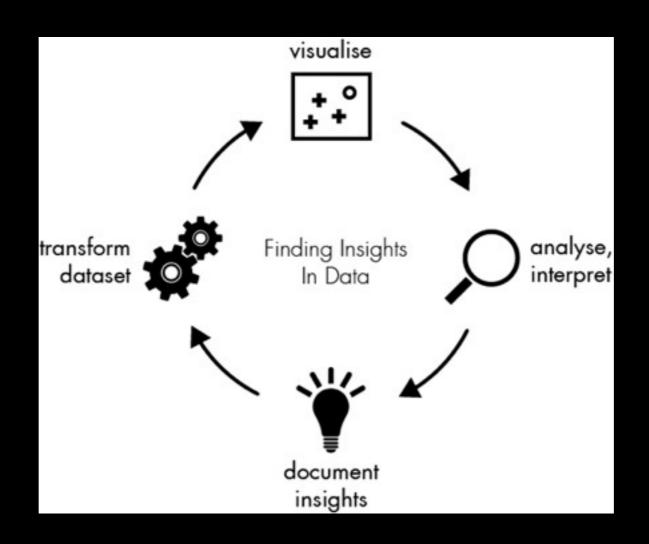
¿QUÉ ES EL ANÁLISIS DE DATOS?

- Proceso multidisciplinar
- Pasar de los datos a la información
- Nuevas maneras de estructurar datos desestructurados
- Cuantitativo o cualitativo
- Automático, semi-automático, manual
- El dataset puede ser el punto de partida y/o de llegada

PIPELINE DE DATOS



FASES DE UN TRABAJO (VISUALIZACIÓN)



MÉTODOS: ADQUISICIÓN

- Adquisición
 - API's
 - Scraping
 - Crawling
 - Open Data
 - Ficheros (excel, tsv,csv)

MÉTODOS: ANÁLISIS

- Análisis
 - Numérico / Estadístico (p.ej: histograma de followers)
 - Contenido (p.ej: análisis semántico)
 - Relaciones: Grafos entre cualquiera de los anteriores

MÉTODOS: PRESENTACIÓN

- Presentación
 - Visualización de Redes (grafos)
 - Nubes de palabras (contenido)
 - Gráficos estadísticos (numérico)

HERRAMIENTAS

- Programación:
 - Python (multipropósito)
 - R (análisis estadístico)
 - Librería Pattern para Python
- Sin programación
 - Gephi (análisis de redes)
 - Wordle (nubes de palabras)

ADQUISICIÓN DE DATOS

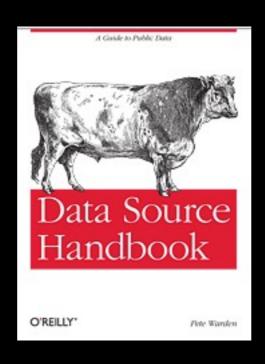
ADQUISICIÓN DE DATOS

- Traer a memoria datos que existen fuera de ella
- ¿Dónde?
 - Fichero local (CSV, JSON, XML)
 - BBDD
 - Internet:
 - API
 - Scraping
 - Crawling
 - Ficheros remotos (CSV, JSON, XML)

ADQUISICIÓN DE DATOS: FORMATOS

```
TSV
"valor1\tvalor2\tvalor3\t\n"
JSON
[]}
{ "campo1": ·valor11,"campo2":valor21},
{ "campo1": ·valor1N,"campo2":valor2N}
]}
XML
<items>
<item campo1="valor11" campo2="valor21" />
<item campo1="valor1N" campo2="valor2N" /> </items>
```

ADQUISICIÓN DE DATOS: FUENTES



http://shop.oreilly.com/product/0636920018254.do

http://www.quora.com/Data/Where-can-I-get-large-datasets-open-tothe-public

http://www.google.com/publicdata/directory

http://data.worldbank.org

ADQUISICIÓN DE DATOS: APIS

Application Programming Interface

- API's
 - Facebook Open Graph API
 - YouTube, API
 - ► Google :-〔
 - Foursquare, Venues
 - Twitter

ADQUISICIÓN DE DATOS: TWITTER API

► GET API:

- Parámetros: consulta booleana, lenguaje, geocode
- Sin autenticación, pero en proceso de cambio, ojo!
- Tweets 'incompletos': sin info de usuario ni de RT
- ▶ 150 peticiones por hora
- No documentado, pero puedes buscar 'places'

ADQUISICIÓN DE DATOS: TWITTER API

- Streaming API:
 - Parámetros:
 - Follow: hasta 5000 usuarios
 - ► Keywords (track): hasta 400
 - Location: hasta 25 cajas
 - Requiere una cuenta twitter
 - El follow te da tweets, RT's origen y destino; replies
 - Empieza a limitar si el volumen que te dan > 1%

ADQUISICIÓN DE DATOS: TWITTER API

- ► El API REST completa
- Anatomía de un Tweet
- Herramientas para acceder

ADQUISICIÓN DE DATOS: STREAMING DE TWITTER

- Vamos a 'enchufarnos' al streaming de twitter
- La librería que vamos a usar es <u>tweetstream</u>
- Seguiremos un hashtag que sea trending topic ahora mismo
- Cogeremos 100 tweets y los volcaremos en un fichero json
- El ejercicio está en acq/twitterStreamGet.py

ADQUISICIÓN: PATTERN.WEB

- http://www.clips.ua.ac.be/pages/pattern-web
- Descarga de urls genéricas
- Web crawling (clase web.Spider)
- Conversión de HTML a texto
- Acceso a través de web.SearchEngine: Google, Bing, Yahoo, Twitter, Facebook, Wikipedia, Flickr...
- Abrir acq/web.py

ANÁLISIS

ANÁLISIS DE DATOS

- Análisis cuantitativos (métricas)
- Análisis de contenido (cuantitativo y cualitativo: sentiment, entidades, NLP)
- Análisis de relaciones

ANÁLISIS CUANTITATIVO: HISTOGRAMA FOLLOWERS

- ¿Cuál es el número medio de followers por HT?

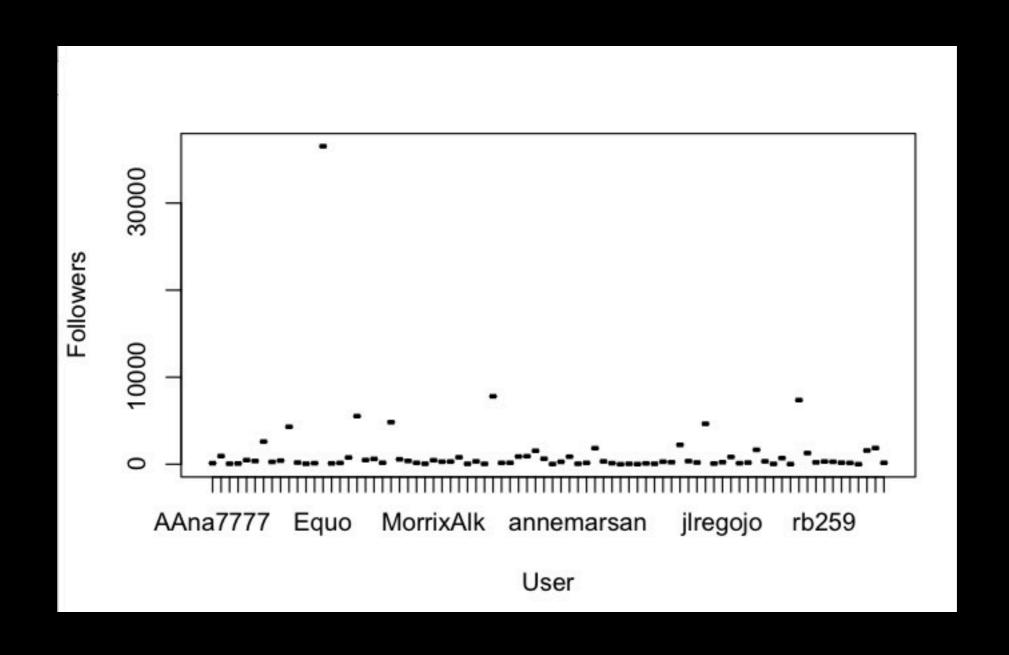
ANÁLISIS CUANTITATIVO: R

- R: Lenguaje de programación para análisis estadístico y gráfico
- Instalación

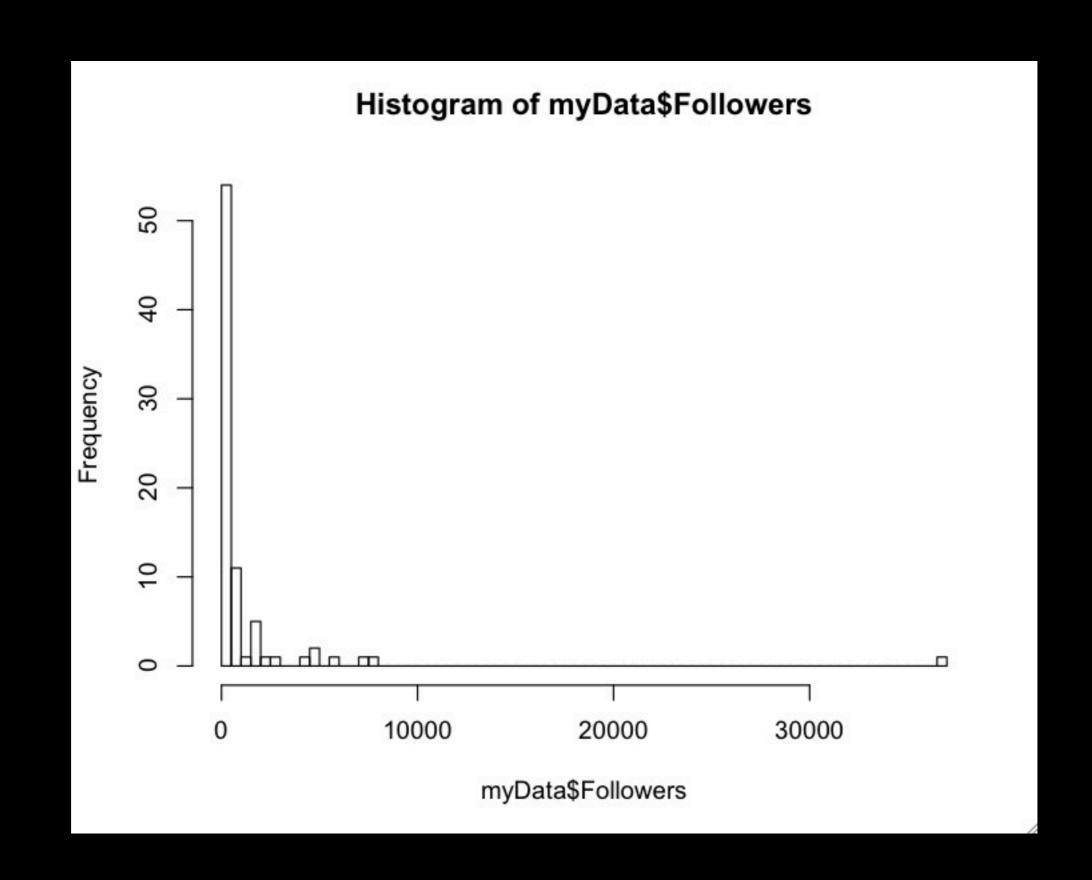
ANÁLISIS CUANTITATIVO: IMPORTACIÓN Y ANÁLISIS

```
> myData = read.csv("/Users/oscarmarinmiro/PycharmProjects/Cursos/BigDataWeek/DataMining/analysis/histog
> head(myData)
             User Followers
1 Pippilotta_here
                        189
     manolonight
                        233
          dante_w
                      36531
             Equo
                       4648
  feminismos_sol
6 MARIANSANTIAGO9
                        382
myData$User
[1] Pippilotta_here manolonight
                                                                        feminismos_sol
                                                                                        MARIANSANTIAGO9 esp
                                      dante_w
                                                       Equo
[11] marcosac3
                     de1969
                                      ChaoticLibby
                                                       AfryLuNa
                                                                        AnalisisSol15M
                                                                                        GallaeciaReyno
[21] rocidecastro
                     AsambleaVirtuaI ASantG
                                                       AranCaLe
                                                                        marcdosan
                                                                                         aresmg1369
                                                                                                         Alv
[31] SanidadEnLucha
                     LaMuertedelPop
                                      NewellOsterberg Juliogc
                                                                        angelessmig
                                                                                         JulianDiazzgz
                                                                                                         AAn
[41] AsambleaAgra
                                                                        mueve_tu_dinero peritoscostaluz Jos
                     MorrixAlk
                                      yarr969
                                                       violetacela
[51] natimbs
                     belendemusica
                                                       AteneoAlkorcon
                                                                        UJCEArganda
                                                                                         JANietoPangea
                                      paquiron
                                                                                                         aul
[61] XJPeake
                     AnaMG12
                                                                        CiroOlivares5
                                                                                        HsalasteleSUR
                                      beni_man
                                                       annemarsan
                                                                                                         lpd
[71] ane85649714
                     ilregojo
                                      anamariacruzado aladeltas
                                                                        Sarroyoscat
                                                                                         caboixo
                                                                                                         Hos
80 Levels: AAna7777 ASantG AfryLuNa AlexNyaklus Alvaro_ESHabbo AnaMG12 AnalisisSol15M AranCaLe AsambleaA
> myData$Followers
                                                                           2228
[1]
      333
             189
                   233 36531
                               4648
                                      382
                                            199
                                                 1546
                                                         309
                                                                      339
                                                                                   60
                                                                                              2604
                                                                                                     100
            7807
                                      870
                                                         922
      118
                   567
                         802
                               4831
                                            172
                                                  121
                                                               177
                                                                     295
                                                                            418
                                                                                  462
                                                                                        166
                                                                                             1580
                                                                                                      43
[30T
       334 1861
                   886
                         374
                                 18
                                       57
                                            123
                                                 5531
                                                         836
                                                                53
                                                                     151
                                                                             47
                                                                                  281
                                                                                        234
                                                                                                27
                                                                                                     633
F597
> mean(myData$Followers)
[1] 1304.013
 median(myData$Followers)
[1] 289.5
> quantile(myData$Followers)
            25%
                    50%
                             75%
                                    100%
   0.0
         121.0
                  289.5
                           810.5 36531.0
> plot(myData)
 plot(myData)
> hist(myData$Followers)
> hist(myData$Followers,breaks=20)
```

ANÁLISIS CUANTITATIVO: IMPORTACIÓN Y ANÁLISIS

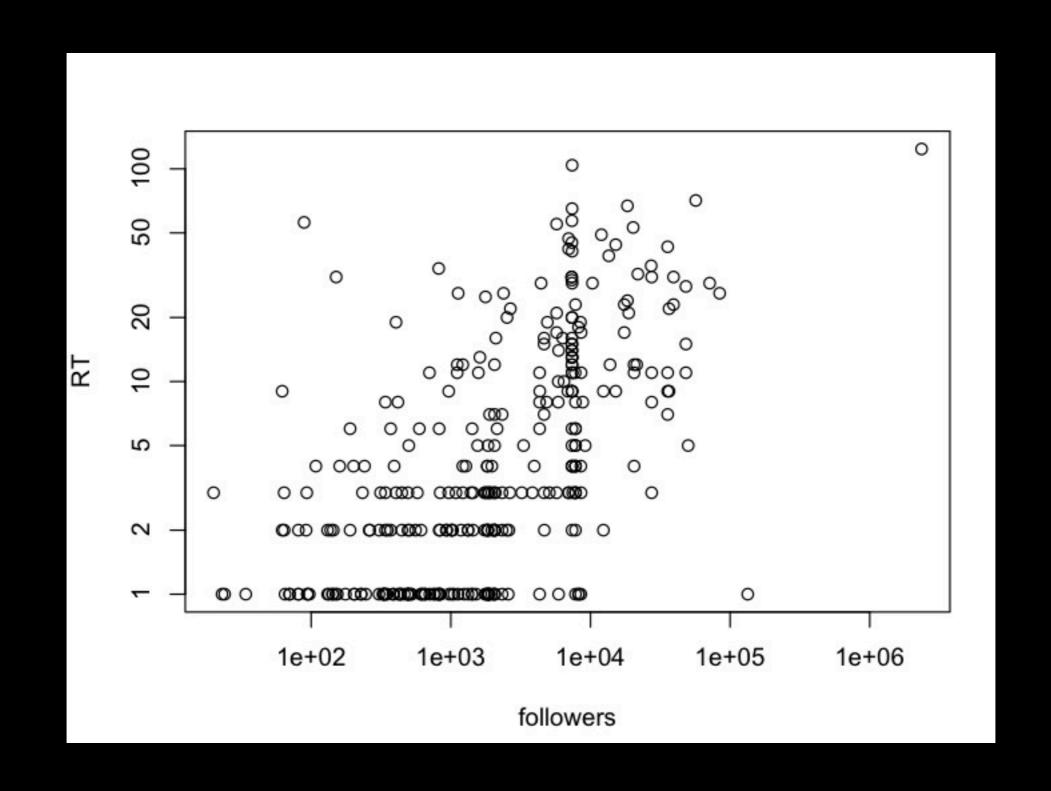


ANÁLISIS CUANTITATIVO: HISTOGRAMAS



ANÁLISIS CUANTITATIVO: DISPERSIÓN RT/FOLLOWERS

ANÁLISIS CUANTITATIVO: DISPERSIÓN RT/FOLLOWERS



ANÁLISIS: LIBRERÍA 'PATTERN'

- Instalar la librería desde PyCharm (Preferences/ Python Interpreters/ (Ventana Derecha) / Install)
- En github: https://github.com/clips/pattern
- Ejemplos en https://github.com/clips/pattern/tree/master/examples
- Documentación en http://www.clips.ua.ac.be/ pages/pattern

ANÁLISIS NLP: PATTERN.TEXT

- http://www.clips.ua.ac.be/pages/pattern-en
- Lematización y Conjugación
- POS-Tagging
- Chunking
- Abrir Pattern/text.py

ANÁLISIS DE PATRONES: PATTERN.SEARCH

- http://www.clips.ua.ac.be/pages/pattern-search
- Matching sintáctico, semántico y de raíces
- Taxonomías
- Abrir Pattern/match.py

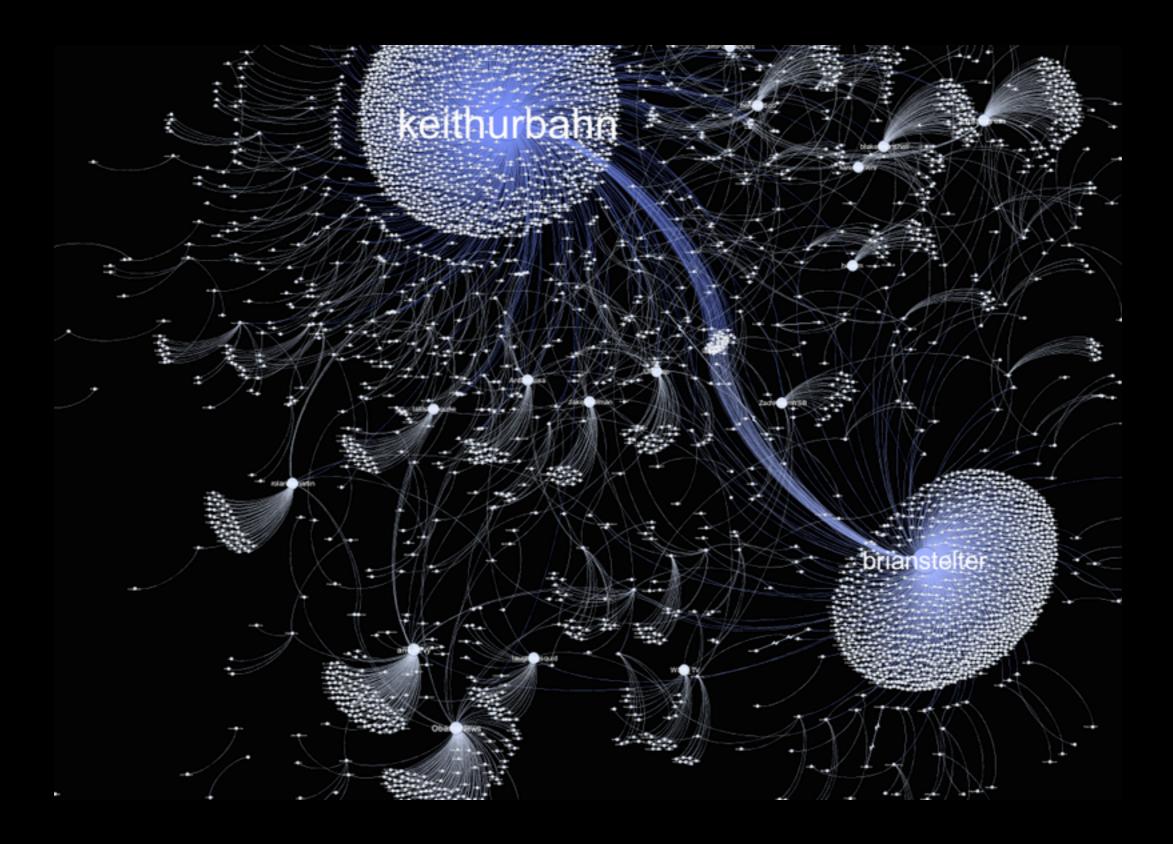
SENTIMENT ANALYSIS

- Con apoyo de la librería Pattern
- Tipo I: 'Las sucias calles de la ciudad'
- Tipo II: 'Barcelona tiene buen clima'
- Tipo III: 'Odio el servicio técnico de Movistar'
- Tipo IV: 'Vodafone apesta'
- Abrir Pattern/basicSentiment.py

MOOD ANALYSIS

- Con apoyo de la librería Pattern
- Es una categorización
- No haremos caso de las negaciones
- Dos mood: Tristeza y Alegría
- Abrir Pattern/basicMood.py

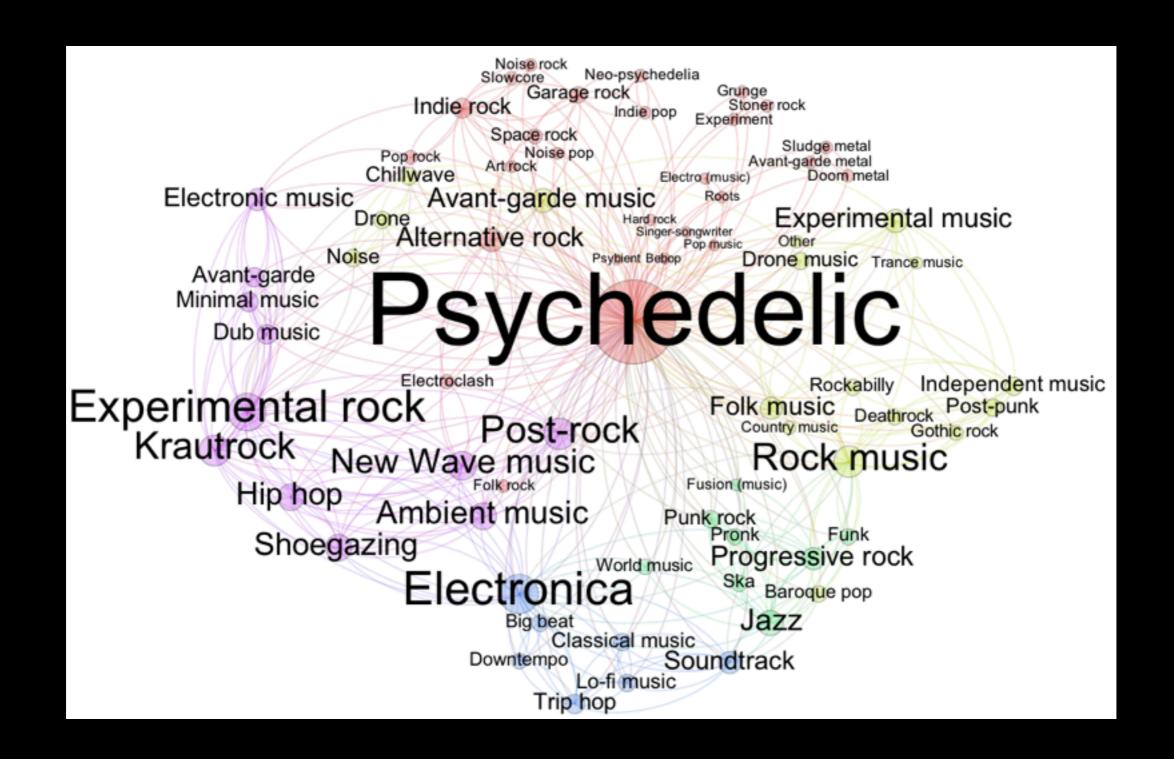
GEPHI



http://mashable.com/2011/05/06/bin-laden-visualization/

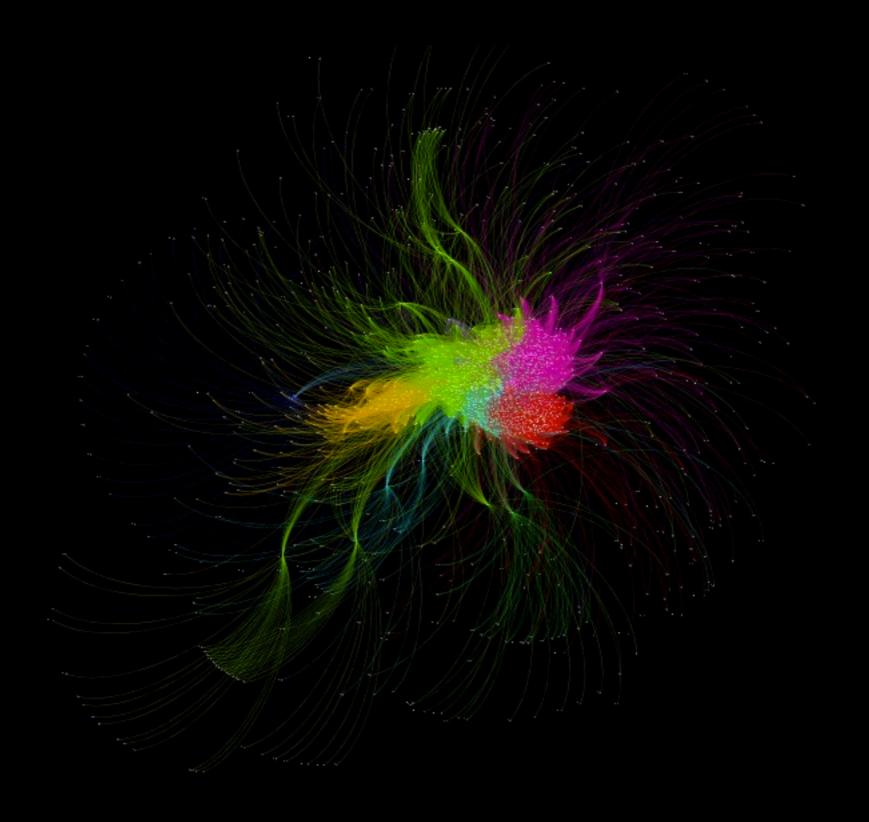


Este trabajo está licenciado como Creative Commons Attribution 3.0 Unported License



http://blog.ouseful.info/2012/07/03/visualising-related-entries-in-wikipedia-using-gephi/

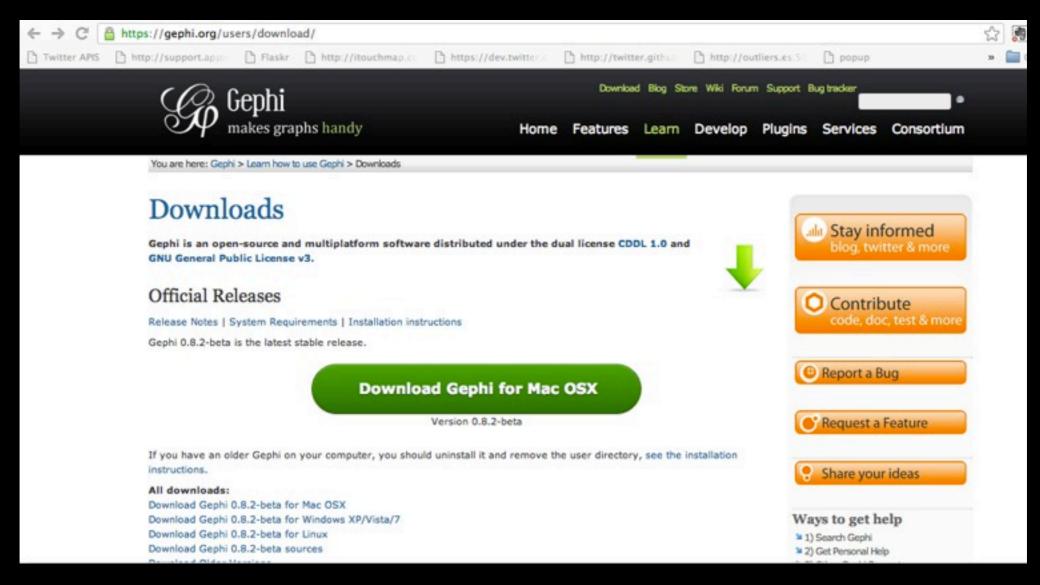






DOWNLOAD

https://gephi.org/users/download/ https://launchpad.net/gephi/+download





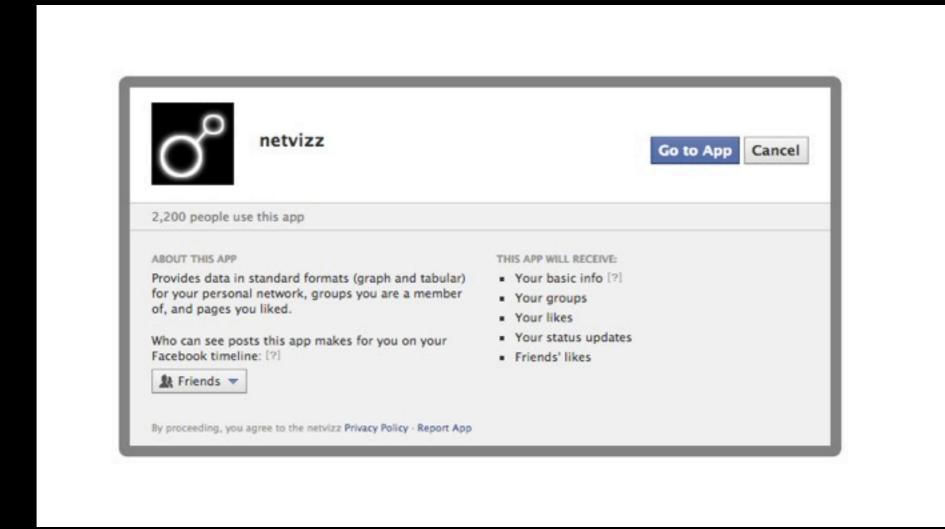
INSTALAR

https://gephi.org/users/install/





https://apps.facebook.com/netvizz/



netvizz v0.8

This application allows you to extract data from different sections of the Facebook platform for research purposes. It creates network files in the gdf format (a simple text format that specifies a graph) as well as statistical files using

These files can then be analyzed and visualized using graph visualization software such as the powerful and very easy to use gephi platform or statistical tools such the interactive visualization software Mondrian.

friends' like and post count (public and visible to logged user), includes counts for received likes and comments on posts, adds an additional ±4 seconds of waiting time per friend

Big networks may take some time to process. Be patient!

Privacy policy and credits are here. Non-commercial use only.

Developing and hosting netvizz costs time and money. If the tool is useful for you, please consider to Donate



your personal friend network:

Creates a network file with all the friendship connetions in your personal network.

Step 1 - Select user data to include in the file (sex, interface language, and account age ranking are standard):

Step 2 - create a gdf file from your personal network by clicking here

file fields: sex: user specified sex, locale: user selected interface language, agerank: accounts ranked by creation date where 1 is youngest, like_count: number of user likes, post_count: number of user posts, post_like_count: number of likes on user's posts, post_comment_count: number of comments on user's posts, post_engagement_count: post_comment_count + post_like_count

Attention: data depends on your friends' privacy settings and the filtering choices you made for your newsfeed.



netvizz v0.8

getting connections (181): 0 35 70 105 140 175

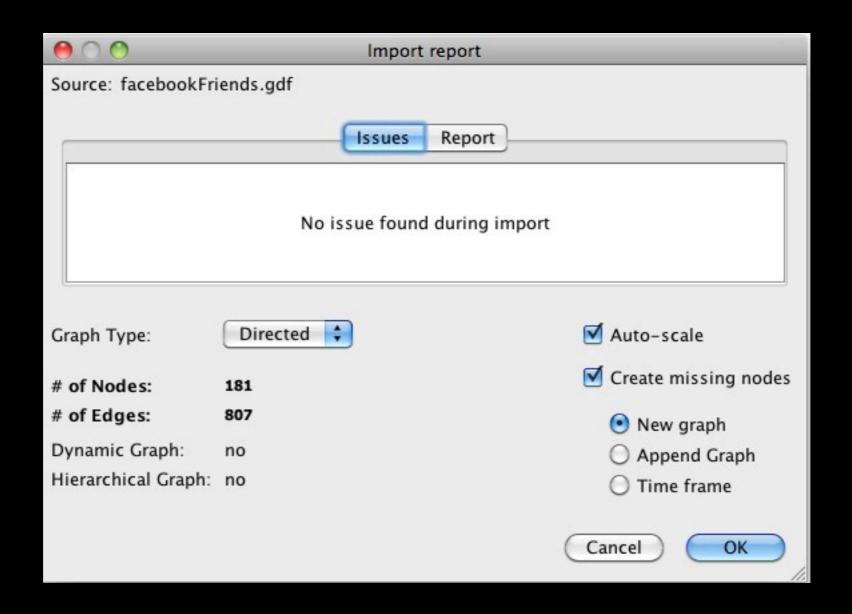
download

181 nodes, 807 edges

Your gdf file (right click, save as...).

Your tab file (right click, save as ...).





MINERÍA DE RELACIONES

- Algunas <u>métricas</u> de red
 - Centralidad: Closeness, Betweeness, PageRank
 - Densidad
 - Diámetro
 - Separación media
 - Coeficiente de clustering
 - Componentes conectadas

- Cargar el fichero en Gephi:
 - Aplicar el layout Force Atlas con Attraction Strength=0.1
 - Rankear nodos por Degree. ¿Qué significa el Degree en esta red? Rankear las etiquetas por Degree también
 - Particionar por sexo, mirar la tarta de reparto
 - Particionar por locale, mirar la tarta de reparto

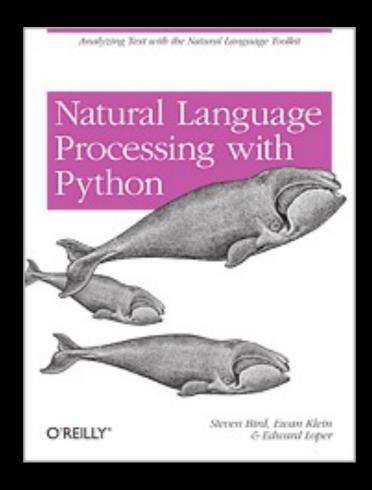


Métricas:

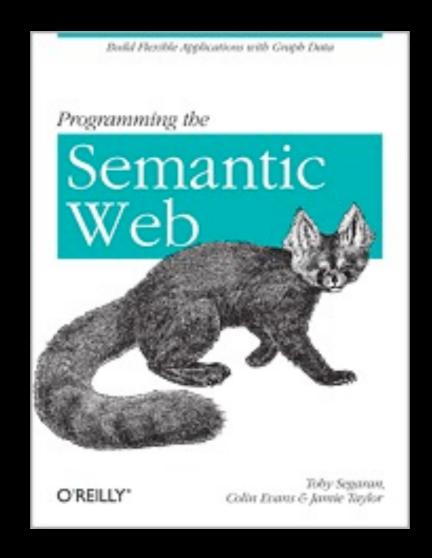
- ¿Cuál es el degree medio? ¿Cuál es el amigo con más degree? ¿Hay alguno con degree 'cero'? ¿¿QUÉ TIPO DE AMIGO ES ESE??
- L'Cuál es la densidad del grafo? ¿Qué dice eso de mis grupos sociales?
- ¿Cuál es el camino medio? ¿Y el diámetro de red?
- ¿Cuál es el amigo con mayor centralidad?
- Calcular modularidad y particionar por comunidad. ¿Cuántos grupos tengo? ¿Coinciden con familia, colegio/universidad y trabajo(s)?
- Configurar Preview y salvar en PDF al gusto



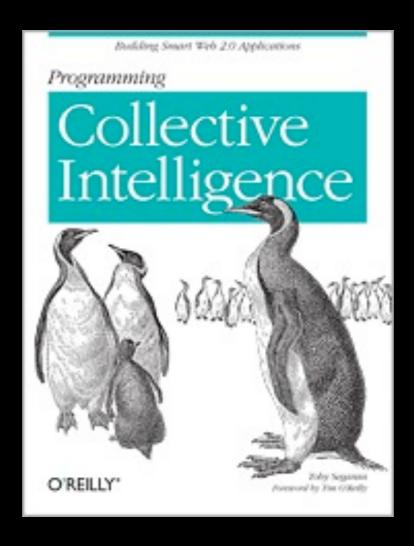
REFERENCIAS



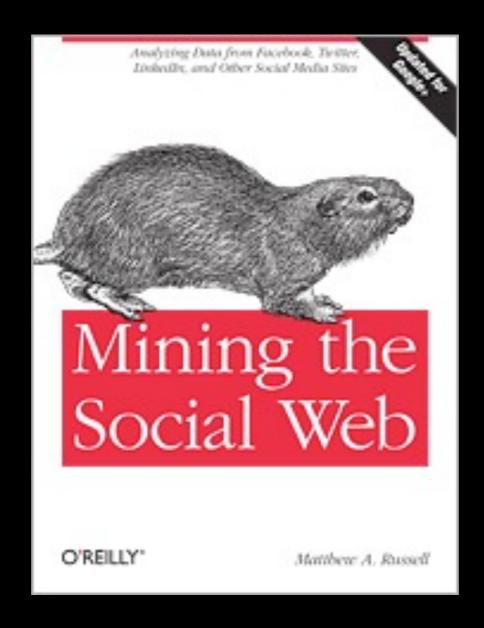
http://shop.oreilly.com/product/9780596516499.do



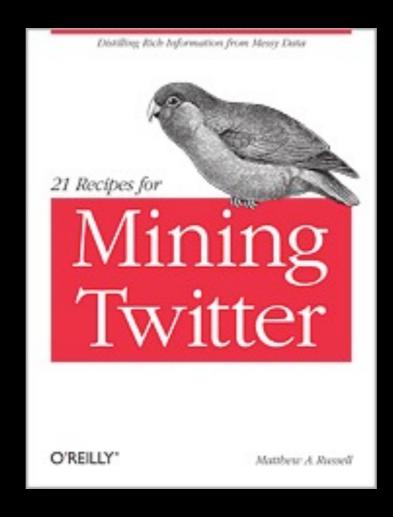
http://shop.oreilly.com/product/9780596153823.do



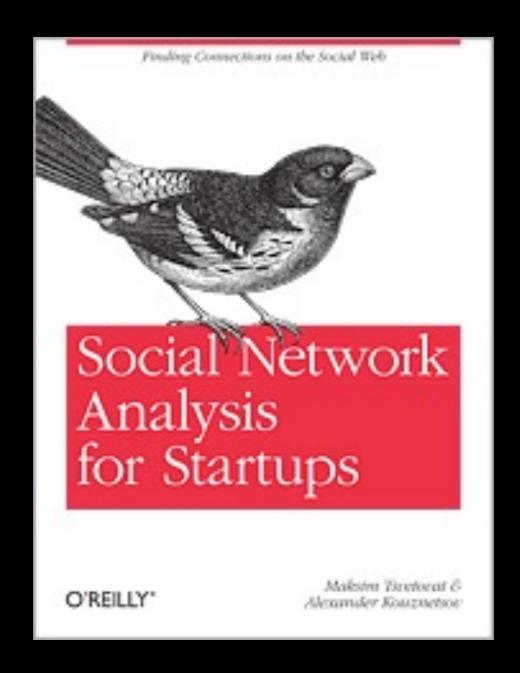
http://shop.oreilly.com/product/9780596529321.do



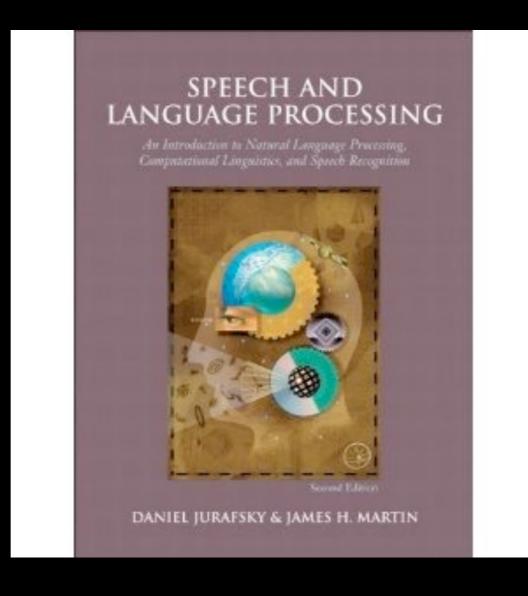
http://shop.oreilly.com/product/0636920010203.do



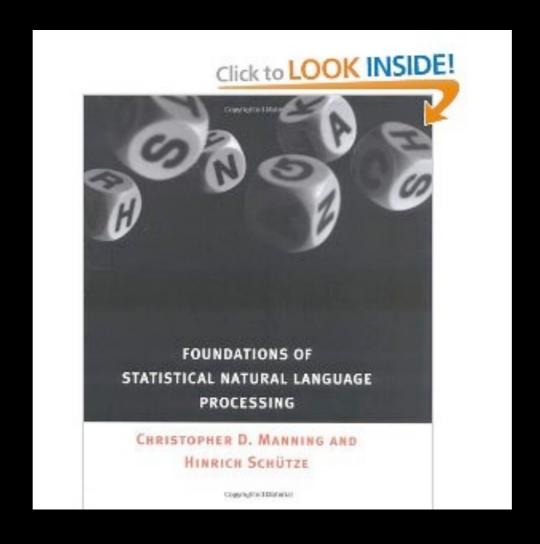
http://shop.oreilly.com/product/0636920018261.do



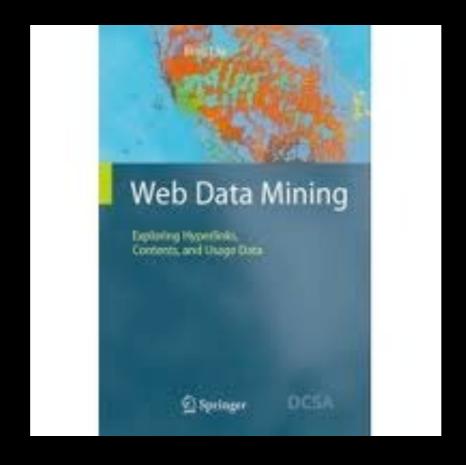
http://shop.oreilly.com/product/0636920020424.do



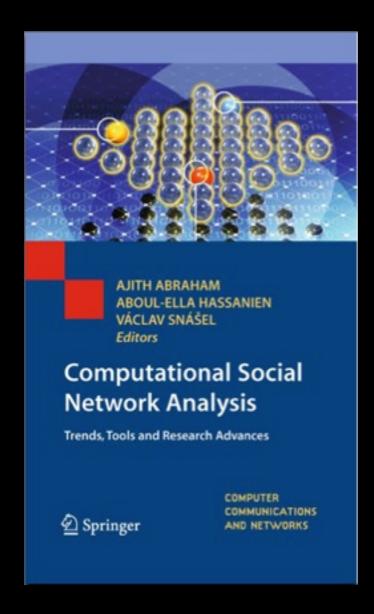
http://www.amazon.com/Speech-Language-Processing-Daniel-Jurafsky/dp/0131873210



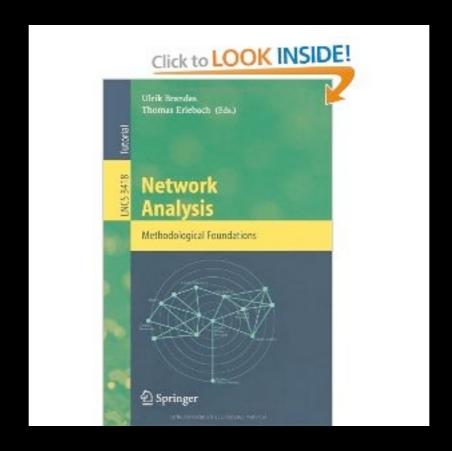
http://www.amazon.com/Foundations-Statistical-Natural-Language-Processing/dp/0262133601



http://www.amazon.com/Web-Data-Mining-Data-Centric-Applications/dp/3540378812



http://www.springer.com/computer/communication+networks/book/978-1-84882-228-3



http://www.amazon.com/Network-Analysis-Methodological-Foundations-Theoretical/dp/3540249796



