## **Data Mining**

#### Das einundzwanzigste Jahrhundert im Datenkorsett

Jun.-Prof. Alexander Markowetz

Rheinische Friedrich-Wilhelms-Universität Bonn

### **Themen**

- Teil 1: Technik
  - Data Mining
  - Suchmaschinen
- Pause
- Teil 2: Gesellschaft
  - Datenschutz als Sozialer Umweltschutz
  - Automatisierte Entscheidungen
  - Bei-Spiele

## Data Mining / weitester Sinn

- Versuch Daten eine Bedeutung abzugewinnen
- Erkenne Trends und Muster
- Auffällig Daten (sog. Outlier)
- Vorhersage zukünftiger Events
- Aussagen über zukünftige Daten

## Data Mining / weitester Sinn

- Präzise definierte Methoden
  - Classification
  - Regression
  - Clustering
  - k-NN
  - • •

- Gesamt Prozess nur unscharf def.
- Welche Methode?
- Auf welchen Daten?
- Problem wie modelliert?

21 Jh. Kaffeesatzlesen

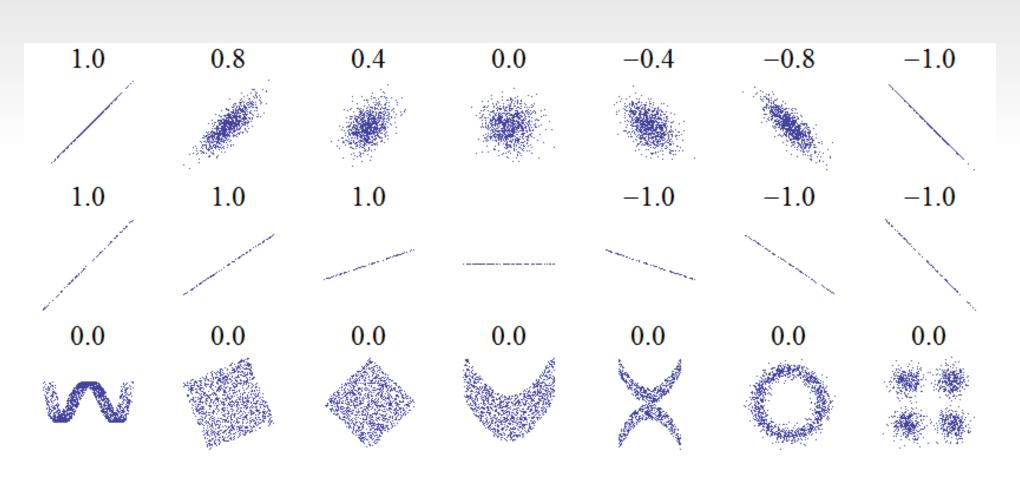
### **Selbst Mathe Hilft**

- Methoden der Statistik
- Finde Trends und Zusammenhänge

- Korrelation
- Verteilungen

### Korrelation

Hängen Daten miteinander zusammen?



## Kausale Zusammenhänge

- Korrelation zeigt das Dinge zusammenhängen
- Aber nicht notwendigerweise direkt
- Vielleicht gibt es auch gemeinsame Ursachen

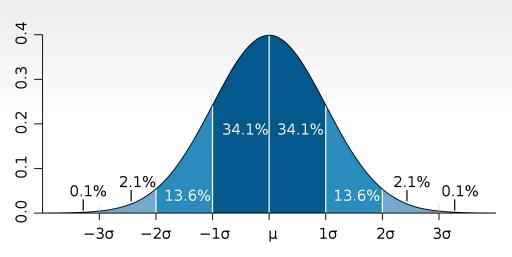
## Falsche Zusammenhänge

- Größere Leute verdienen mehr
- Je mehr Lärm im Haus, desto dümmer die Kinder
- Rauchen schadet Ihrer Intelligenz
- Kreative haben mehr Sex
- Glückliche Menschen sind gesünder
- Senkung der Arbeitslosigkeit erfordert starkes
   Wirtschaftswachstum

(aus versch. Tageszeitungen, laut Wikipedia)

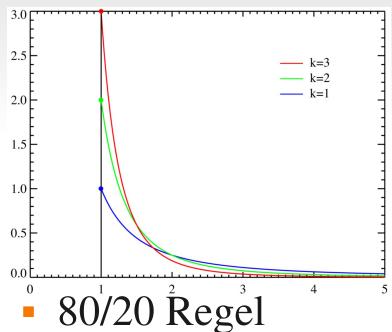
## Wahrscheinl.-Verteilungen

Normalverteilt



- Erwartungswert
- Standard Abweichung

Pareto Verteilung



"Power Law" <u>nicht</u>:"Macht Gesetz"

### OLTP vs. OLAP vs. KDD

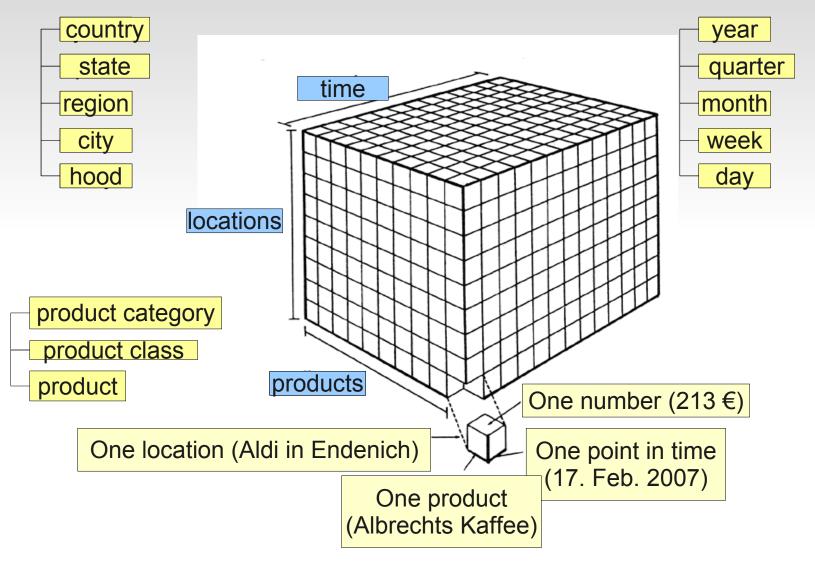
- Datenbanken (OLTP)
  - Transaktionen im Live System
  - Präzise Anfragen
- D-Warehouse (OLAP)
  - Historische Daten zur Analyse
  - Data Cube
  - Interaktiv

- Knowledge Discovery
  - Umfassende Datenanalyse
  - Data Mining
  - Unklarer Ausgang
- Unterschied:
  - Weiss ich was ich will?

## **Data Warehousing**

- Sammelt Daten aus verschiedenen OLTP Datenbanken
- Historische Daten
  - Beinhaltet auch alte Versionen, nicht nur gegenwärtigen Zustand
- Daten müssen transformiert und angepasst werden
  - Data Cleaning and Transformation

### **OLAP**



### **OLAP**

- Pivot Table
  - Friere Dimension ein: Produkte
  - Wähle: Kaffee

	09-01-13	09-01-14	09-01-15	Sum
Endenich	43€	65€	57€	165€
Kessenich	12€	28€	21€	61€
Beul	32€	42€	12€	86€
Summe	87€	135€	90€	312€

- Roll-Up / Drill Down
- Slice / Dice
- Rotate

## **Data Mining**

- Menge an Grundlegenden Methoden
- Unterscheiden sich im inneren
- Passen unterschiedlich gut fuer spezielle Daten

- Classification
  - Supervised
  - Unsupervised
    - Clustering
- Regression
- Association Rule Mining

### Classification

- Gegeben:
  - Eine Menge Datensätze
  - Eine Menge Labels
- Entscheide für jeden Datensatz, welches Label wohl zutrifft
- Supervised: es gibt ein Training und Test-Set
- Unsupervised: keine vorkategorisierten Beispiele

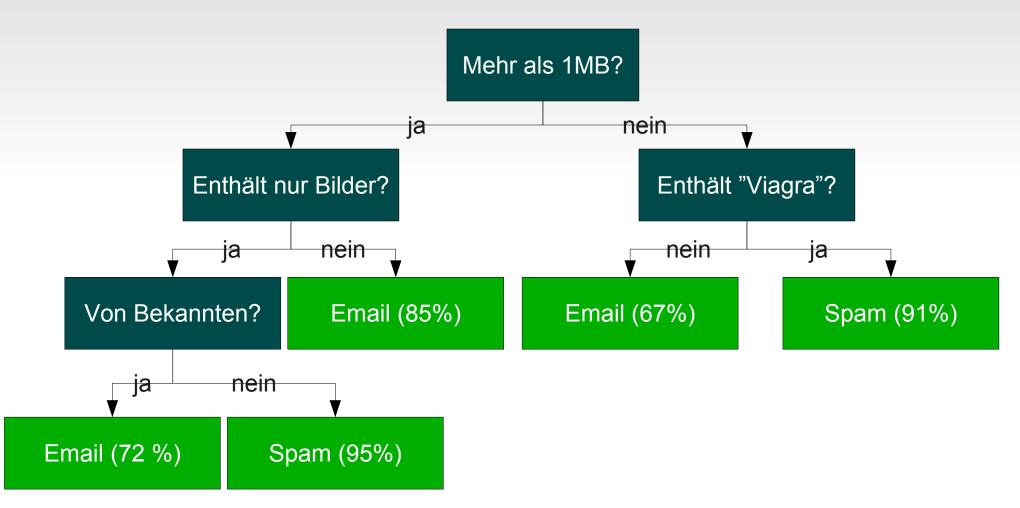
## Beispiele für Classification

- Spam
- Kreditwürdig
- Konsumer-Klasse
- Jede Art von Verhaltens-Klassen

### **Decision Trees**

- Simpleste Methode der Klassifikation
- Baumform
  - Wurzel = Anfang
  - Innere Knoten = Fragen
  - Blätter = Klassen
- Kann von Hand gebaut werden
- Oder Ergebnis eines Machine Learning Algorithmus sein

## **Beispiel Decision Tree**



## Overfitting

- Regeln werden zu genau trainiert
- Nicht generell genug:
  - Juniorprofessor?
  - Bonn?
  - Informatik?
  - Datenbanken?
  - Dann magst du gerne Pilzesuchen....
  - Und der n\u00e4chste Juniorprofessor der kommt?

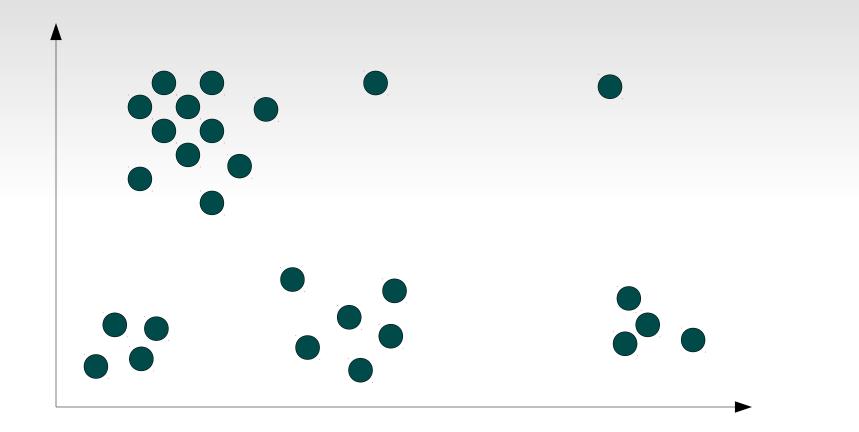
# Supervised Learning Algorithmen

- Entscheidungsbäume und Regressionsbäume
- Neuronale Netzwerke
- Support-Vector-Maschine
- Genetische Algorithmen
- Statistische Modellierung z. B. Naive Bayes
- Viele Anwendungen in Biologie, etc.
- Meist als Black Box

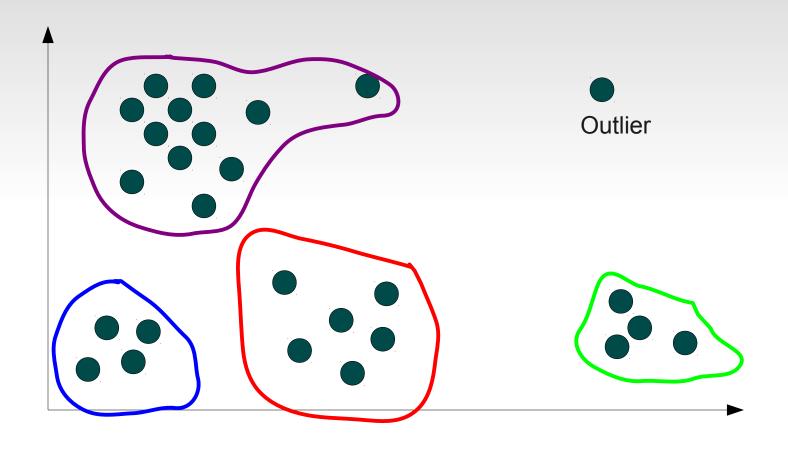
## Clustering & Outlier

- Punkte im mehrdimensionalen Raum
  - Nicht notwendigerweise Raum/Zeit
  - Z. Bsp.: Alter, Einkommen, Kreditlinie, Kinder
- Automatisches Aufteilen in sinnvolle Regionen
- Müssen noch interpretiert werden
- Outlier: Daten die zu keinem Cluster passen
  - Können Müll sein,
  - oder sehr interessant

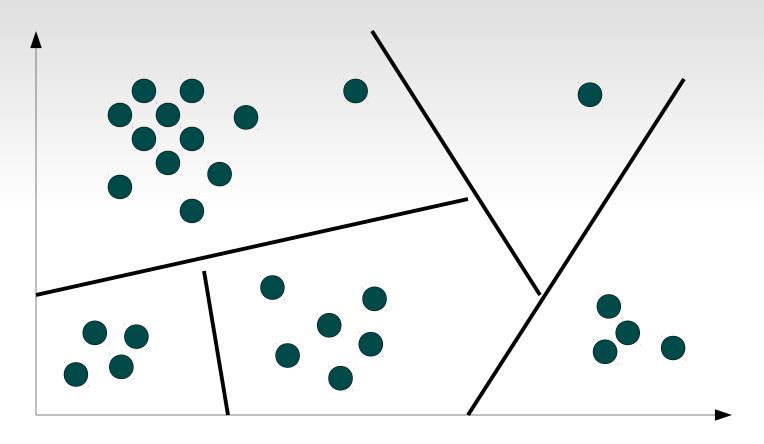
## **Bsp.: Clustering & Outlier**



## **Bsp.: Clustering & Outlier**

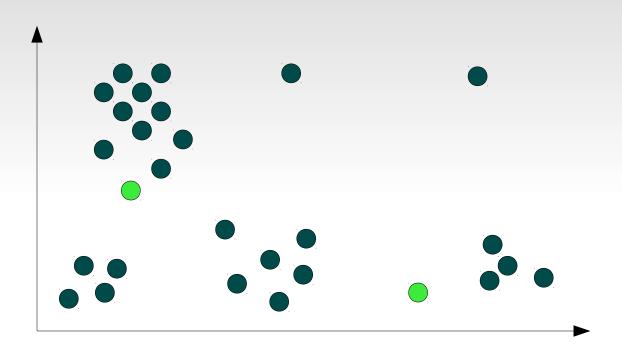


## **Bsp.: Clustering & Outlier**



- Voronoi Diagramm um Cluster
- Neuer Punkt: zu Cluster in dessen Zelle er liegt

### K-Nächster-Nachbar



- Keine fixen Cluster
- Neuer Punkt, ähnlich seinen k-nächsten Nachbarn
- Nur in niederdimensionalen Räumen

## Regression

- Ähnlich Classification
- Bildet aber nicht in diskrete Label ab
- Sondern in einen kontinuierlichen Zahlenraum
  - z. B. Von Alter, Einkommen, Kinder etc.
  - Auf die Wahrscheinlichkeit (in %) an Kehlkopfkrebs zu erkranken

### **Association Rules**

- Market Basked Analysis
- Finde Regeln der Sorte
  - (Brot, Milch)  $\Rightarrow$  Bier
- Die meistens gelten (Confidence)
- Und relativ häufig sind (Support)
- Der Ebay Algorithmus
  - Fragen Sie Pat Robertson

### **Association Rules**

- Gegeben ein Set an Objekten S
- Und eine Menge an Teilmengen  $x_i$
- $\mathbf{x}_{i} \subset S$
- S = alle Produkte im Supermarkt
- Und jedes  $x_i$  ist ein voller Einkaufkorb
- Finde Teil-Menge and Produkten s ∈ S, die regelmaessig zusammen in einem Korb landen

### **Association Rules**

- {a, b, c}
- {a, b, c}
- {a, b, f}
- {a, f}
- {b, c}
- {b, c, d}
- {b, d}
- $\{c, f\}$
- {e, f}
- {e, f}

- Support supp(X):Anteil der
  - Transaktionen, die
  - X enhält
- Konfidenz:  $conf(X \Rightarrow$

$$Y) = supp(X \cup Y) /$$

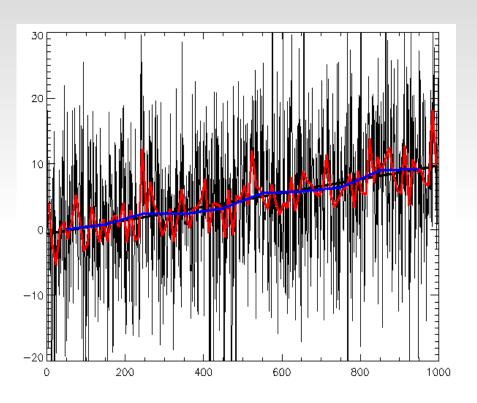
supp(X)

Teil aller Trans. die

X enthalten, die

dann auch Y haben

### Zeitreihen



- Untersuche Trends in historischen Daten
- Besonders für Aktienanalyse
- Suche Muster
- Suche ähnliche Serien
- etc.

### **Social Networks**

- Facebook
- Email/Telephon Verkehr
- Graph Struktur

- Wenn ich das und das über deine Freunde weiss
- Was weiss ich über dich?

## **Textmining**

- Versucht Texte
  - Zu klassifizieren
  - Zusammenzufassen
  - Ähnliche Texte zu finden
  - Trends zu finden
  - Etc.

## Visual Data Mining

- Graphisches Interface
- Interaktiv
- Ähnlich zum interaktiven OLAP
- Breites Feld
- Sehr Anwendungsorientiert

## **Fazit Data Mining**

- Findet Regelmässigkeiten (Rules)
- Und auffällige Datensätze (Outliers)
- Halb-manueller Prozess
- Ergebnisse müssen interpretiert werden
- Sehr beliebt in Wirtschaft, Banken, Biologie, Soziologie, etc.
- Können aber auch benutzt werden um komplexe Regeln zu automatisieren (via Klassifikation)

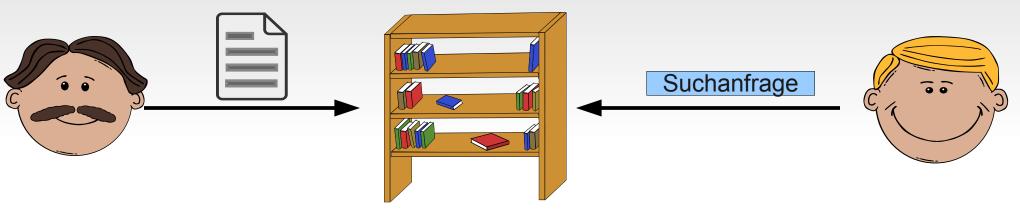
### And now for something completely different

### Suchmaschinen

### **Information Retrieval**

- Wie baue ich eine Suchmaschine?
- Gegeben
  - Eine Menge an Dokumenten geschrieben von Menschen
  - Einen Benutzer mit Informationsbedarf
- Gebe dem Benutzer das bestmögliche Dokument

### **Information Retrieval**



- Was will uns der Autor sagen?
- Was sucht der Benutzer wirklich?
- Modelliere Probleme der Psychologie und Soziologie
- Simple und schnell berechenbar

### **Einfachstes Modell**

- Wenn ein Autor über Mäuse schreibt verwendet er das Wort "Maus"
- Wenn ein Benutzer etwas über Mäuse sucht verwendet er das Keywort "Maus"

### **Inverted Index**

- Speichert f
  ür jeden Term eine Liste von Dokumenten, die den Term enthalten
- Berechne Queries mit mehrern Keywords durch Schnittmenge von Listen

ndex	Alex	2	6	9	12	37	45	46	90
	Bonn	2	3	7	9	13	45	46	112
	Bonus								

Anfrage

Alex & Bonn	2	9	45	46
-------------	---	---	----	----

## Ranking

- Das einfache Anfragemodell funktioniert einigermassen gut
- Aber, für die meisten Anfragen gibt es viiiiel zu viele Dokumente zurück
- Der Benutzer wünscht die besten Dokumente zuerst
- Reihenfolge wichtig!

## **Term Frequency**

- Annahme: Verwendet der Autor ein Wort häufig, so will er wirklich über dieses Thema schreiben
- Schlussfolgerung: Wenn das Suchwort häufiger vorkommt, ist das Dokument wichtiger

 Aber, lange Dokumente müssen bestraft werden (Normalisierung über Dokumentenlänge)

## **Term Frequency**

- Folgende Saetze sind f
  ür das Query "alex, bonn" nach Wichtigkeit gerankt.
- Alex wohnt in Bonn, gleich bei der Uni Bonn
- Alex wohnt in Bonn, gleich bei dem Uni Campus
- Alex wohnt in Bonn, nicht weit von dem Kloster und findet es da ganz dufte, obwohl ihm Hessen manchmal fehlt, laberrhabarber.....

## **Inverse Document** Frequency - Anfrage "Auto, Schleudersitz"

- Welches Dokument ist wichtiger?
- Dok. A enthält 3 \* Auto und 1 \* Schleudersitz
- Dok. B enthält 1 \* Auto und 3 \* Schleudersitz

- Annahme: Seltene Terme sind aussagekräftiger
- Folgerung: Dokument B ist besser, denn "Schleudersitz" taucht in weniger Dokumenten auf

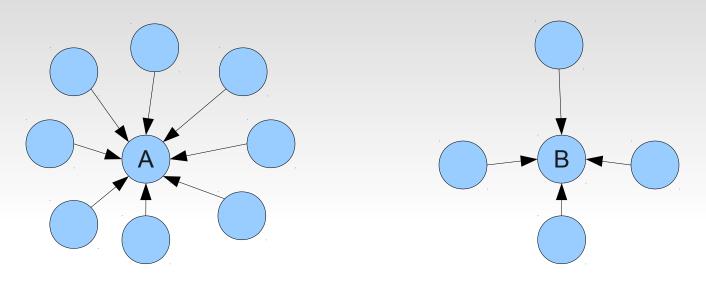
#### **TF-IDF**

- i = ID-Nummer des Dokumentes
- t = Term aus der Anfrage (Schleudersitz)
- D = Menge aller Dokumente

$$\mathrm{tf}_{\mathrm{i},\mathrm{j}} = \frac{n_{i,j}}{\sum_{k} n_{k,j}} \qquad _{\mathrm{idf}_{\mathrm{i}} = \log \frac{|D|}{|\{d:\, t_{i} \in d\}|}} \qquad (\mathrm{tf\text{-}idf})_{\mathrm{i},\mathrm{j}} = \mathrm{tf}_{\mathrm{i},\mathrm{j}} \times \mathrm{idf}_{\mathrm{i}}$$

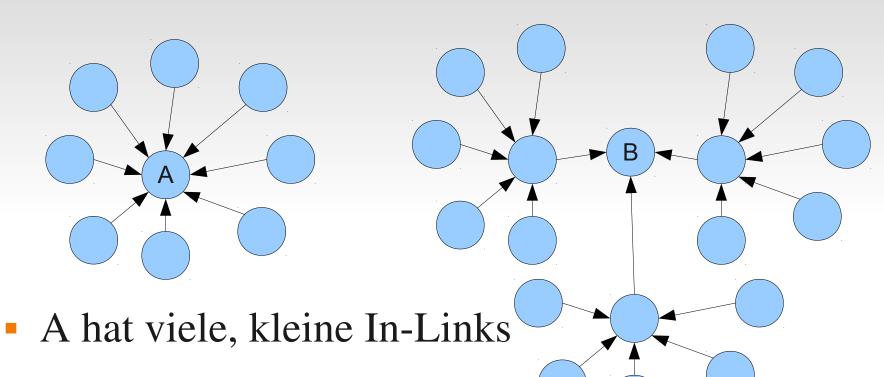
- Problem: Es ist sehr leicht "falsche" Dokumente zu erzeugen: Web-Spam
  - Billig autos billig autos billig autos

### **In-Links**



- Aus Bibliothekswissenschaften (Zitateindex)
- Idee: Anzahl der In-Links verweist auf wichtige Webseiten
- Problem: leicht zu verwirren (Linkfarmen)

## **PageRank**



- B hat weniger, aber wichtige In-Links
- Wahrscheinlich ist B wichtiger

Sergey Brin, Larry Page "The Anatomy of a Large-Scale Hypertextual Web Search Engine" 1998

## **PageRank**

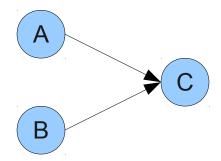
- Der "Google-Algorithmus"
- Rekursive Definition: ein Knoten eines Graphen ist wichtig, wenn seine In-Links wichtig sind
- Findet "wichtige" Knoten in einem Graphen
- Random-Walk Modell
  - Wahrscheinlichkeit bei einem blinden Graph-Durchlauf auf einem Knoten zu landen
- Simpel und effizient zu berechnen
  - Eigenwerte bestimmen (Matrix-Multiplikation)
- Anwendung in vielen Gebieten (Biologie, etc.)

### **Noch mehr Links**

- Citation
- Wenn A zu B zeigt, sind A und B ähnlich



- Co-Citation (Triangular Closure)
- Wenn A und B zu C zeigen, sind A und B ähnlich



## Social Network Analysis

- Sozialer Netzwerke
  - Facebook
  - Email-Verkehr
- Modelliert als Graph
- Citation, Co-Citation
- Pagerank
- Grundlage f
   ür ausgepr
   ägtes Data Mining
  - Beispiel: MIT Gaydar....

### Suchmaschinen 2000

- Viele Orthogonale Probleme
  - Suchen auf speziellen Dokumenten (Blogs, etc.)
  - Geographische Suche
  - Spam Detection
  - Multimedia Inhalte (Photos, Videos, Musik)

Das Grosse Problem bleibt: Wie macht man fundamentale Suche besser?

### Nutzerverhalten

- Bisheriges Modell unersucht ausschliesslich Dokumente (den Kopf des Autors)
- Idee: Analysiere Verhalten der Benutzer
  - Welche Anfragen hat er gestellt
  - Welche Seiten hat er besucht
- Gespeichert in sogenannten Query Logs
- Abhängig von der konkreten Anwendung

### Nutzerverhalten

 Gewinne Informationen über Dokumente aus dem Nutzerverhalten

- Gewinne Informationen über Benutzer aus dessen Verhalten
  - Vorzüge & Bedürfnisse

Ähnlich dem Publikumsjoker bei Günther Jauch

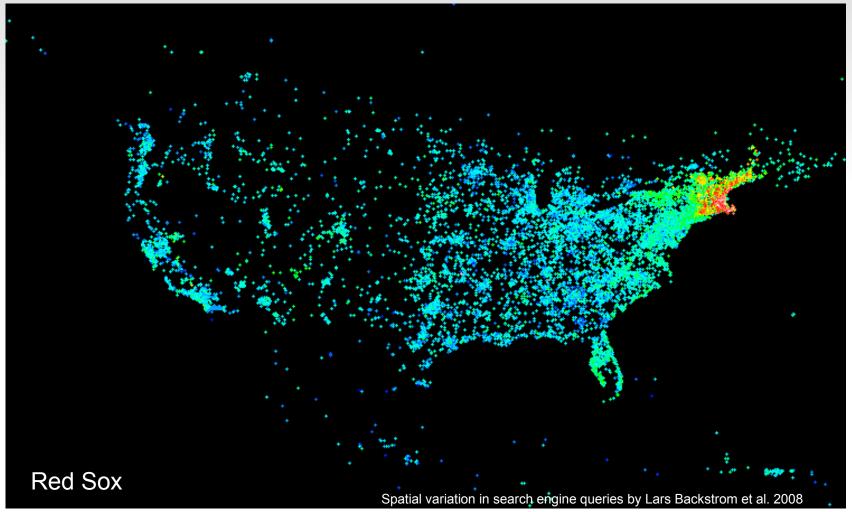
## Klassifizieren von Dokumente

- Nutzer sucht nach "Auto, Schleudersitz" und besucht dann www.xyz.com/modification.htm
- Chancen sind ziemlich gut:
  - Diese Webseite hatt etwas mit Autos und/oder Schleudersitzen zu tun
- Für Webseiten, die selber wenig Text enthalten

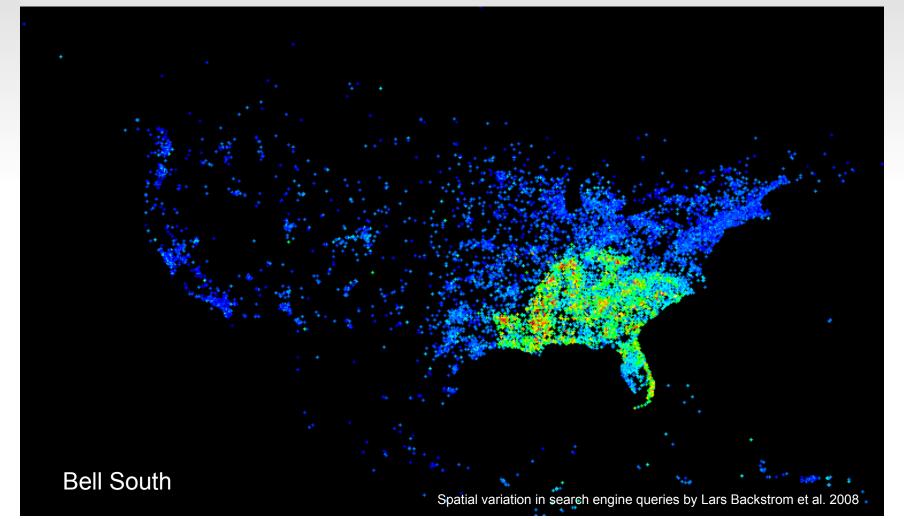
# Geographische Verortung von Anfragen • Über IP-Addressen kann man herausfinden, wo

- Uber IP-Addressen kann man herausfinden, wo ein Benutzer sich befinde (+/- 100km)
- Bestimmte Queries kommen offensichtlich aus verschiedenen Regionen
- Terme sind auf Regionen fokusiert
- Googles Grippe Vorhersage

## Geographische Verortung von Queries



## Geographische Verortung von Queries



### Klassisches Beispiel

- Nutzer sucht nach "Jaguar", meint er:
  - Kätzchen
  - Auto
  - Spielkonsole ?
- Keine Ahnung, am besten gebe ich ihm ein paar Seiten zu jedem Thema

### Und wenn Ich mehr über den Nutzer wüsste? Personalized Search

- Letztbesuchte Seite:
  - gebrauchtwagen.de
- Letzte Suchanfragen:
  - Leopard
  - Grassteppe
- (G-Mail) E-Mails über
  - Nintendo und Sega
- Bonner

- Versuch, dem Nutzer in den Kopf zu schauen
- Bessere Ergebnisse

## **Online Werbung**

- Schaue in den Kopf von Nutzern
- Empfehle erfolgreiche Werbung
- Harmlos ... vielleicht

- Big business
- Yahoo \$680 Million für RightMedia
- Google \$3.1
   Milliarden für DoubleClick
- Microsoft zahlt \$6
   Milliarden für
   aQuantive

## **Big Picture**

- Mit gesammelten
   Daten können wir:
  - Webseiten empfehlen
  - Werbung einblenden
  - • •

- Automatisierung von Entscheidungen
  - Welche Seite?
  - Welche Werbung?
- Billig
- Wenn was schiefgeht?Egal...

## **Big Picture**

- Web als Epi-Zentrum des Datensammelns
  - Daher die Einführung in IR
- Zusammenschalten unzähliger Datenquellen
  - Rasterfahndung

- Web besteht nicht nur aus Dokumenten
- Sondern speichert die "Virtuelle Welt"

 Noch ganz andere Entscheidungen lassen sich automatisieren...

### Nach der Pause

- Datenschutz als sozialer Umweltschutz
- Automatisierte Entscheidungen
- Case Studies
  - Amazon
  - Facebook
  - Gmail
  - World of Warcraft
  - Google Streetview

### **Pause**



### **Weiter Geht's**

- Datenschutz als sozialer Umweltschutz
- Automatisierte Entscheidungen
- Bei-Spiele

## Datenschutz als sozialer Umweltschutz

- Einzelne hat nur begrenzt Einfluss
  - Gift des Nachbarn verseucht auch meinen Garten
  - Daten des Nachbarn erschweren auch mein Leben
  - Erfordert gesellschaftliche Lösung
- Eigene Parteien
- Staatliche Umweltzerstörung bis ca 1970, dann radikale(?) Kehrtwende
- Staatliches Datensammeln, bis ca 20xx ...

### Name & Vision

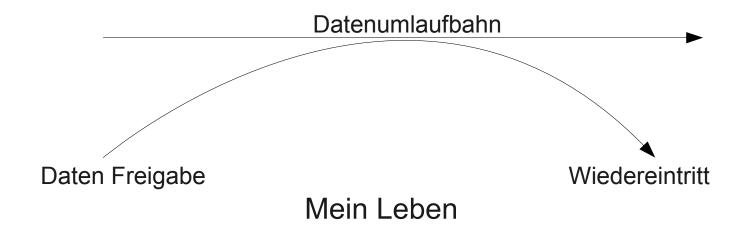
Sind leider beide falsch gewählt

Wir müssen Menschen schützen, nicht Daten

- Es geht nicht um ein übersteigertes Interesse an der einzelnen Person (Orwell)
- Sondern um ein Desinteresse an dem Einzelnen
  - Kafka & Huxley

### Datenbalistik

- Freigegebene Daten sind nicht rückrufbar
- Relevant: Konsequenzen im realen Leben



### Menschen sind zu teuer

- Und müssen wegrationalisert werden...
- Industrialisierung seit 1850
- Industrie-Roboter seit 1950
- Jetzt auch im Krieg



- Ersetzen menschliche Arbeitskraft
  - Zunächst rudimentär
  - Dann immer besser

### Selbst Denken ist zu teuer

- Entscheidungen kosten Geld
- Und werden daher automatisiert
- Zunächst rudimentär:
  - Standard Operating Procedures
  - "It's our policy..."
- Erlaubt billigere Arbeitskräfte
  - McDonalds für Entscheidungen

### Fehler Einkalkuliert

- Statistischer Ansatz
  - Meistens klappts
- Fehler sind einkalkuliert und erlaubt
  - Solange sie nicht zu zahlreich sind
  - Einzelfall statistisch irrelevant
- Management by Numbers
  - US Army Body Counts
  - Guiliani's New York

### **Moderne IT**

- Voll-Automatisierung von Entscheidungen
- Rating & Scoring
- Nicht zwangsweise schlechter als Menschen
  - Erste Credit Rating

- Beispiele:
  - Jobangebot
  - Schulzweig
  - Vergabe eines Kredites
  - Aufnahme in eine Versicherung
  - Betreten eines Flugzeuges

### **Amazon**

- Gekaufte Produkte
- Gewünschte Produkte
- Geschenkte Produkte
- Angesehene Produkte

- Der Kunde bekommt bessere Produkte empfohlen
- Und hat mehr Zeit für seine Familie...

### **Facebook**

- Hobbies
- Musikgeschmack
- TV-Serien & Filme
- Job
- Uniabschluss
- Beliebtheit

- Gelesene Bücher
- Sexuelle Orientierung
- Auch implizit:
  - Messages
  - Freundeskreis
- Arbeitseinsatz
- Stressprofil

### **Gmail**

- Mit wem rede ich?
- Wie oft?
- Über was?

- Wenige Features
- Aber Grundlage reichhaltiger abgeleiteter Informationen

#### **World of Warcraft**

- Spielverhalten
- Wann?
- Wie oft?
- Mit wem?
- Sozialverhalten
  - Gilden
  - Freunde
  - • •

- Bewegung im 3DRaum
- Spielstrategien
- Rollen

- Text (aus Chats)
  - Uninteressant:Orks & Elfen

# **Google Streetview**

- AbfotografierteStrassenzüge
- Und WLAN Namen

- Wieso?
- Was geht damit noch?



#### **Und aus Sicht des Nutzers?**

Entscheidungen betreffen direkte vitale Interessen

- Statistik ist irrelevant
- Nur der Einzelfall zählt

- Egal ob Entscheidungen richtig oder falsch sind
- Egal ob aufgrund richtiger oder falscher Daten

### Fehler? Dein Problem!

- Keine Einspruchsmöglichkeiten
  - Zu teuer
    - Oder rufen Sie mich an: 0190 ...
  - Datenlage ist geheim
  - Entscheidungslogik ist geheim
  - Alles top secret, völlig geheim, gibt es gar nicht...
- Willkommen in Kafkas "Prozess"

#### **Das Korsett**

- Entscheidungsfreiheit radikal eingeschränkt
  - Aufgrund von Daten
- Huxley's "Brave New World"
  - Vorgegebene Lebenswege
  - Alpha und Beta Menschen nicht gezüchtet
  - Sondern aufgrund der Datenlage aussortiert
  - Nicht notwendigerweise eigene Daten

# Entscheidungen aber ...

- Begründen das Mensch-sein
- Gesamte Christliche Ethik basiert auf "Umkehr"
  - Fundamentalen Entscheidungen
- Selbst das StGB kennt Verjährung und Löschung
  - Um Entscheidungen zu erlauben

- Stattdessen, wird der Mensch zum Ding
  - Barcode in der Armbeuge

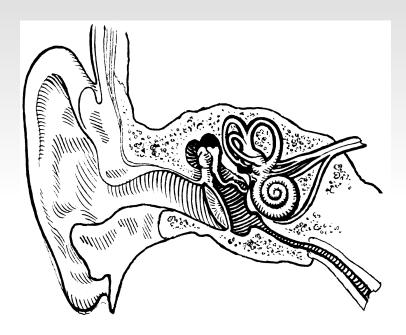
### **Und nun?**

- Erneuerung des gesamten Datenschutzes
  - Zielführend, ersetzt derzeitiges Patchwork

- Dringend gesellschftlicher Diskurs über Ziele
- Besonders über Automatisierte Entscheidungen

Und bis dahin erstmal: .... Angst haben....

## Vielen Dank



Thank you for listening

### Literatur

- Jiawei Han, Micheline Kamber, Jian Pei
   Data Mining: Concepts and Techniques
   Morgan Kaufmann; 2<sup>nd</sup> ed. 2005
- Ian H. Witten, Eibe Frank
   Data Mining: Practical Machine Learning Tools and Techniques
   Morgan Kaufmann, 2<sup>rd</sup> ed. 2005
- Thomas Mitchell
   Machine Learning
   McGraw Hill, 1997

### Literatur

- Soumen Chakrabarti
  - Mining the Web
  - Discovering Knowledge from Hypertext Data Morgan-Kaufmann Publishers 2002
- Christopher D. Manning, Prabhakar Raghavan and Hinrich Schütze Introduction to Information Retrieval Cambridge University Press. 2008. (Preprint on the Web)
- D. Easley, J. Kleinberg

Networks, Crowds, and Markets: Reasoning About a Highly Connected World

To be published by Cambridge University Press, 2010. (Preprint on the Web)

## Literatur

Stephen Baker
 The Numerati
 Mariner Books, 2009

Peter Schaar

Das Ende der Privatsphäre: Der Weg in die Überwachungsgesellschaft C. Bertelsmann, 2007

### Was ich sonst so treibe

- Code Search
- Online Spiele
- Mensch Zwo-Null

### **Code Suche**

- Suchmaschine f
  ür Programmcode
- Wenig Wörter
- Viel Struktur
- Mit Uni Warschau

#### Mensch 2.0

- 2009-10 Datenschutz
- Mit Prof. Joachim von zur Gathen
- Prof. Dr. Klaus Brunnstein, Hamburg
- Gerhart Baum, Bundesminister a.D.
- padeluun
- Peter Schaar, Bundesdatenschutzbeauftragter
- Prof. Dr. Knut Wenzel, Frankfurt

#### Mensch 2.0

- 2010-11 Psychosoziale Nachbeben der Internetrevolution
- Schrumpfende Aufmerksamkeitsspannen
- Burnout
- Over-Multitasking
- Virtuelle Freundschaften und Beziehungen
- Sucht und Zwangsverhalten
- Etc. etc.

## **Nochmals vielen Dank**

Nu ist aber wirklich gut...