Inspired by Data: Yes, you can!

(some personal reflections)



Wojtek Kowalczyk

wojtek@cs.vu.nl

Computational Intelligence Group &

Fraud Detection Expertise Center

www.fdec.nl



Instead of an introduction...

Assignment:

- In a moment you will see some cutting-edge applications of data mining
- ☐ How could you use similar solutions in your work?
- After the presentation I will ask you the following questions:
 - what problem do you want to solve?
 - what data could be used for solving the problem?
 - where do you see biggest obstacles?

Agenda

- □ Fraud Detection:
 - fraud with credit cards: profiles
 - skimming: group behavior
- □ Recommender Systems:
 - Netflix
 - ECI
- ☐ Cows and Navigation Systems: what do they have in common?
- □ Review of the ASSIGNMENT

Credit Card Fraud in UK (2005)

- 2.000.000 Euro's lost each day!
- A fraud transaction every 9 seconds
- 33% of cardholders affected by fraud
- "ONLY" 0.141% fraudulent transactions

Challenge:

build an intelligent, self-learning system that detects fraud in real-time!

Fraud is difficult to spot:

- No "universal fraud patterns"
 (what is normal for one cardholder is unusual for another)
- Fraud patterns changing dynamically (thieves are clever: action => reaction)
- Huge volumes of data
 (hundreds of transactions per second, millions of accounts)

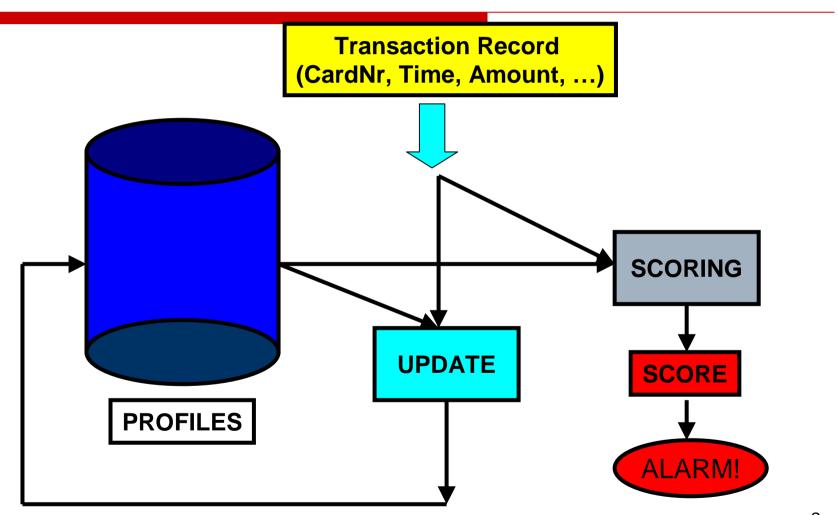
A perfect fraud detection system:

- Tuned to every cardholder (each cardholder treated individually)
- Adaptive (evolve with slow/small changes in cardholder behavior)
- Fast (real-time)
- High accuracy

A system based on profiles !!!

- Every cardholder gets a vector of parameters that describe his/her behavior:
 an "average-behavior" profile
- The system constantly compares this "long-term" profile with the recent behavior of cardholder
- Transactions that do not fit into cardholder's profile are flagged as suspicious (or are blocked)
- Profiles are updated with every single transaction, so the system constantly adopts to (slow and small) changes in cardholders' behavior

How does it work?



Data Mining Challenges

- Identification of profile variables
- Sampling (very skewed distributions)
- Development of the scoring model
- Optimization criterion: what do we optimize
 - # detected fraud transactions?
 - # detected fraud cards?
 - amount of money saved?
 - ...

Yes, we can!

- A powerful system
- No tuning needed (self-learning!)
- Unlimited scalability & speed
 (could serve whole China on a single PC!)
- Could be even implemented on card chip!



Skimming: card reader + video camera + mobile phone





Fighting Skimming Fraud: traditional approach

- □ An ATM/POS terminal is compromised
- Cards are skimmed and copied
- Criminals start cleaning compromised accounts
- Some victims realize it and alert banks
- □ Banks analyze data to find a Common Point of Purchase (a CPP): a single terminal on which reported cards were used together on the same day
- □ All other cards used on the CPP are blocked
- ☐ Usually it's too late ...

More than 200 million Euro's lost per year !!! (in Europe only)

Challenge: real-time detection!

- ☐ Monitor in real time all POS/ATM transactions
- Detect unusual patters and block compromised cards as quickly as possible
- □ Ideally: block compromised cards <u>before</u> fraud is discovered!
- ☐ A big question: *can we do it ???*
- ☐ Some numbers:
 - 3000.000.000 transactions per year
 - up to 15.000.000 transactions per day
 - up to 400 transactions per second (peak hours)
 - 100.000.000 cards

Speed is the key !!!

- Maintain a sliding buffer of the last billion transactions in RAM (fast memory)
- Organize the transactions in such a way that some queries could be executed very fast
- Develop some <u>clever algorithms</u> that operate on this data structure
- ☐ Will it work??? Yes, it will !!!



at alinki missichian gak, mater voor one dold; dat do erificacelling van onze dienswartening, onze kwaliteir, berrouwbaarheid en veillidheid 'slechts' randvoorwaarden zijn*, verreiz Aregon Kulipers, Momber of the Board of Directors van Equens, Mor oen jaarlijks volume van bijna negon miljard girale transacties en nen riikke drie milland mentankheralin. den en deldopnames - doed voor een markicandeel van meer dan 12,5% in Europa - kan dat ook haast niet anders. Kuljpers: "Net zo belangrijk is het om creads vooruit to denkan. Do walke manier kunnon we in de behoefte van onze klamien, de Europese banken, voorylen? Way doen once concludenten on on walks manter konnen wa not tan anzich. to win hen anderscheiden? Of the kun. nen we once arranng in her becalingsver-Keer mepassen op andere sectoren, zoals op dit moment in de gezondheidszorg en har verzekeringswazen?" Ampon-Kulipers, sinds 1994 werkraam voor Empens (destrids Imargay) an order moor

varansvoordalijk voor de imroducije van de Chicknic in Nederland, benadrukt graug hoe dynamisch zijn werkternen is. Nagenbeg ledereen binnen Eguens is zich bawusz van da mi die wii vervulligh in het Europese beralingsverkeer. Daarom noems Buciness Continuity een belangriike places in Nier allgon men her god on een calamilat, maar bovonat om nog beter to kunnen sturen op de bedriffsdostorallingen. Natuuriijk hoeft Business Continuity dok hour wiserslag on de orgducten en diensien die klamen afhemen. Zijn er stuttende afspraken gemaakt mer once klancen enwantien de klancverwach. ringen og een luiste manter gemanaged?" Vooruitdenken is vooruit reperen. Als bodrijf moor je dan ook rijdig maarregelen traffen om je klanten te faciliteren. Hullpers benadrukt dit: "Epuens voldoer aan verschillende (50-standaurds, Zoals de internationaal vermaarde standaard BS25999-2:2007, die wordt ungegeven door het British Standards Institute, Opher pobled van databescherming behalen we has oppositelde protocol (Directive 99'44 EC) en voor informatiebeveiliging voidnen we aan (SO/IEC 27001:2005."

Slamme technicken

Bishalve in Business Communy specific Equans at jaran een belangrijke not bij het opspann van Irraute in het besilingsverkeer. Bankon melden Irraude van pachoudens aan Equans, in opdiracte van de banken vaart Equans vervolgens een inderzoek uit, waarbij op basis van de meldingen van de verschillende banken een scherpe analyse kan worden gemaakt. De bevindingen wurden daarna gemeld aan de individuele banken, zider zij besende maaringelen kunnen ondlen. Dez pentrale aanpak blijkt te ne tee effectief en aveer aansderboek en bij het decesseen.

Bill po'n onderziek in bij hat decesione van fraude maakt Equeris gebruik van slimme sechnieken. Vooruntenkan wordt ook hier beloond, omdat je door het interent van nieuwe sechnieken criminaien oor stage voor kunt zijn. "Wij worken al jaren uitsekend samen met de Vrije Universiteit van Amsterdam", zegt

'Centrale aanpak van fraude door banken en Equens blijkt effectief'

Kulipers. De samenwerking heeft betrekking op her in een zeer vroeg stadium detectoren van fraude met betaalgabsen. zoals bankpassen en credistants. Er wordt gebruikgemaakt van neurale networken, ogn technick die is debeseerd ob de werking van neuronen in de hersenen. Kulipers: "De Vrije Universiteit heeft enorm bijgedragen aan een nieuw, state of the art on ulserst krachilg systeem your hor vocrciollan van fraude." Do detectie van fraude richt zich niet alleen on creditiants, maar ook on skimming van bankpassen, en is gebaseerd op kenmerken van de kaarthouder, kenmerken van de pransacrie, de winkel en de ondertinge samentang.

Miljord transacties

Door de uisgekiende inzer van informacietechnologie is het nu mogelijk om permanent de activiteiten op bettal en

geldautomaken te volgen, gecombineerd zijn dar maar Hefsz 66n miljard realtime beachilibani transacties waarvan Equens gesvancoerde analyses kan uiwooren. Hat systeem reageen op afwijkende transacties, waardoor passen zeer anal Kunnan worden geblokkeens. Zo wordt her window of opportunity' your criminglen teruggebracht van enkele dagen tot enkele minusen, waardsor mogelijke carbade enorm words beneaks. En nier savergeien het ongemak voor een nachpuder, Kulipers: "Birmen Equers volgen wevierentwintig dur per dag, zwen dagen in de week nationale en internationale ontwikkelingen. Overigens niet alleen as het gebied van fraudedereche. Ook fungeren we als liaison voor de politie bii de bosonring van fraude en zijn we nauw beindkken bij de daadwerkelijke vervolging van daders via lustitie en, waar mooelijk, het verhalen van de geleden schade. Onze specialisten nemen enze klanten daardoorveel werk eit handen."

Strategisch partnerschap

Scends weer signaleum Equens nieuwe kansen in de marks. Tewijl er binnen Europa noo hardword; goworkt aan het rot stand brangen van een uniforme Europese betaalzone en het harmoniseren van hetapleroducton, is Engless welch heart mer de volgende logische stap op weg raar verdere plobalisering van de becasimarks. Zo sakende her bedriff reconsilik een memorandum van oversensiemming mor de Foderal Rocerve Banks voor de verwerking van betalingen tussen de Veruniade Staten on Europa, Met Indang van 2010 bleden beide partien banken een kosieneffectieve mogelijkheid voor de verworking van prensoverschridende besalingen in meerdere valuta's, waarunder de Amerikaanse dollar en de euro, Voor-Equens is zo'n strategisch partnerschap een belangrijke stap die goed aansluit op once visit on our mondiale historimarks. Een kwasale van voorunderkon."

"Vooruitdenken in betalingsverkeer"

(Management Team Financials, October 2009; www.fdec.nl)

Antoon Kuijpers (Board of Directors Equens Europe):

"De Vrije Universiteit heeft enorm bijgedragen aan een nieuw, state of the art en uiterst krachtig systeem voor het vaststellen van fraude.

De detectie van fraude richt zich niet alleen op creditcards, maar ook op skimming van bankpassen, en is gebaseerd op kenmerken van de kaarthouder, kenmerken van de transactie, de winkel en de onderlinge samenhang.

Het systeem reageert op afwijkende transacties, waardoor passen zeer snel kunnen worden geblokkeerd. Zo wordt het 'window of opportunity' voor criminelen teruggebracht van enkele dagen tot enkele minuten, waardoor mogelijke schade enorm wordt beperkt."

NETFLIX Challenge (2006)

- □ Biggest on-line DVD movie rental company:
 - 5 million active customers
 - 80.000 movies to choose from
 - ship 2 million disks per day
- ☐ How people choose from 80.000 movies???
 - Get feedback: 3 million ratings per day
 - Analyze data and predict preferences:1 billion predictions per day
 - The CINEMATCH system: state-of-the-art (in 2006)







How It Works

Browse Selection

Start Your FREE Trial

Free Trial Info

Browse Selection

We have virtually every DVD published - from classics and new releases to TV and cable series. You'll be able to choose from over 80,000 DVD titles. In addition, you'll be able to select from over 2,000 instant viewing movies (such as the Matrix, Super Size Me, and Zoolander) to watch instantly on your PC.

New Releases (see more)

Ghost Rider



Breach



The Messengers



Music and Lyrics



Blood Diamond



Action & Adventure (see more)

Casino Royale



Pirates of the Caribbean: Dead Man's Chest



Superman Returns



Mission: Impossible





Drama (see more)

The Pursuit of



Babel





The Guardian





Start your FREE TRIAL

SEARCH FOR MOVIES



80.000+ Titles 200+ Genres

Browse Our Selection

New Releases Action & Adventure Anime & Animation Blu-ray: Children & Family

Classics

Comedy Documentary

Drama Faith & Spirituality

Foreign

Gay & Lesbian

HD DVD Horror

Independent

Music & Musicals Romance

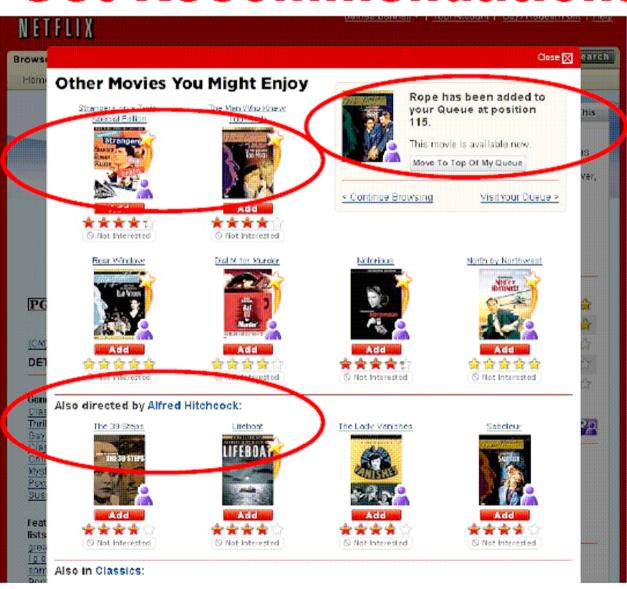
Sci-Fi & Fantasy

Special Interest Sports & Fitness

Television

Thrillers

Show Interest Get Recommendations





NETFLIX in 2010-2012:

- 20 million subscribers
- receive 10 million ratings a day
- generate 5 billion predictions per day
- Movies distributed via Internet
- Accuracy of predictions and speed of the system is crucial for maintaining competitive advantage!
- → Announce a \$1.000.000 CHALLENGE !!!

www.netflixprize.com

- □ \$ 1.000.000 Grand Prize for a data miner who will improve the accuracy of Netflix recommendation system by 10% !!!
- ☐ Started in October 2006
- ☐ To be finished in or before October 2011
- ☐ FINISHED in September 2009!!!
- □ A follow-up challenge will start soon...

The Netflix Challenge

- 100.000.000 rating records collected over 1997-2005
 rating record:

 customer_id, movie_id, date, rating>

 500.000 customers
 18.000 movies
 rating = an integer: 1, 2, 3, 4 or 5
- ☐ Additionally, **3.000.000 test records**: <customer_id, movie_id, date, ? >

GOAL: fill in "?'s" with numbers, so the error is minimized!

RMSE and percents

□ RMSE=Root Mean Squared Error

$$RMSE = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (predicted - true)^{2}}$$

- □ Netflix baseline: RMSE=0.9514
- **☐** 1% improvement: RMSE=0.9419
- **□** 5% improvement: RMSE=0.9038
- **□ 10%** improvement: RMSE=0.8563

A brief history of the competition

October, 2006: Start of the Competition After 7 days: Netflix base-line reached !!! After 42 days: 5% improvement (one page in C!!!) January: **6% improvement** May: **7% improvement** October 2007: 8.46% October 2008: 9.4% ☐ August 2009: 10.04%

(\$1.000.000; a Team of Teams)

Main Trick: feature vectors

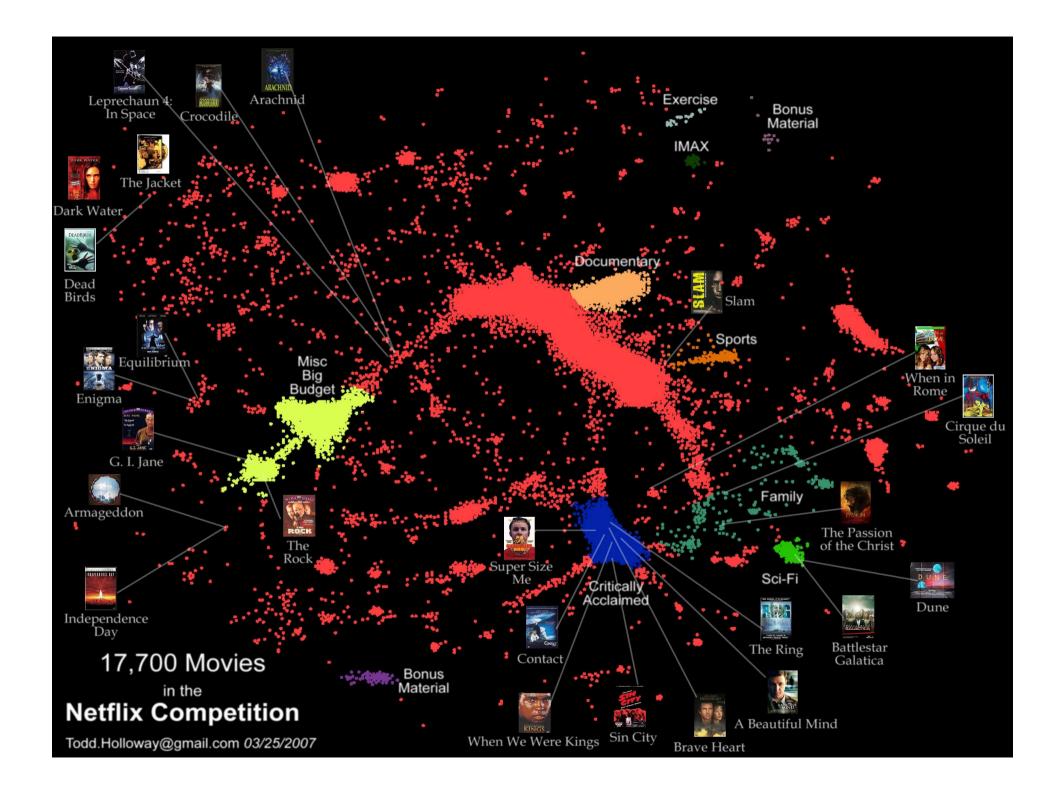
□ Assume that each user can be described by 100 numbers (features) and that each movie can also be described by 100numbers, such that the user rating is given by the dot products of these (unknown) numbers:

```
Rating[user][movie] =
sum(userFeature[f][user]*movieFeature[f][movie])
```

☐ Find optimal values of these 50M unknowns by a simple optimization procedure! 25

Simon Funk's trick

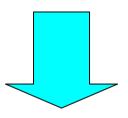
- □ Amazingly short code (essential part: 2 lines!)
- Can be run on a laptop with 1GB in a few hours
- □ Very good results (5% better than Netflix)
- Vector representations can be used for clustering, visualization, interpretation, etc.



Recommender systems: **e**



- Input: 10.000.000 purchase records:
 - 500.000 customers
 - 50.000 products
 - purchase record: <customer, product>



Recommender Algorithm

- **Output:** a matrix 500.000 x 50.000 numbers:
 - for every <customer, product> combination the probability that the customer will buy the product,

Customer	Product	
1	1193	
1	661	
1	914	
1	3408	
1	2355	
1	1197	
1	1287	
1	2804	
1	594	
1	919	
1	595	
2	457	
2 2 2 2 2	1096	
2	920	
2	459	
2	1527	
3 3 3 3	1385	
3	3451	
3	3095	
3	780	
500000	535	
500000	2010	
500000	2011	
500000	3751	
500000	2019	
500000	000 541	

How do they work?

Recommender Algorithm

Customer	Product	Prob
1	345	0.32
1	2364	0.15
1	743	0.07
2	354	0.12
2 2 2	6443	0.03
2	12334	0.01
3	432	0.44
3	74321	0.21
3	864	0.18
4	2345	0.16
4	532	0.04
4	2656	0.01
500000	345	0.31
500000	43378	0.3
500000	2350	0.26

Customer Product Prob

What can you do with them?

- 1) one-to-one marketing
- 2) N-to-one marketing
- 3) expected demand for each product
- 4) best mailing selection for a product (mix)
- 5) best K-combinations of N-products
- 6) ...

"best chance of purchase" or "best monetary value"

Customer	Product	Prob
1	345	0.32
1	2364	0.15
1	743	0.07
2	354	0.12
2	6443	0.03
2	12334	0.01
3	432	0.44
3	74321	0.21
3	864	0.18
4	2345	0.16
4	532	0.04
4	2656	0.01
500000	345	0.31
500000	43378	0.3
500000	2350	0.26

Problem: Sell 5 Thrillers via Newsletter

☐ Select clients that will buy any of the 5 thrillers:

TOT HET VOORBIJ IS,

ONAANTASTBAAR,

GENIAAL GEHEIM,

DE ELFDE PLAAG,

DOOD DOOR SCHULD,

FRENCH, NICCI

SLAUGHTER, KARIN

BALDACCI, DAVID

SMITH, WILBUR

BEISHUIZEN, TINEKE

- ☐ Three selections of about 20.000 clients:
 - Random
 - ECI
 - A Recommender System
- □ Evaluation:
 - two weeks after mailing, ECI analyzes response

Conclusion: The Big Winner!

- □ Our Recommender System gives better results:
 □ Click Through Rate:
 12% (relative), 3.6% (absolute) better than ECI
 - ☐ Return per Mail:
 - 3.4 times better than random
 - 1.7 times better than ECI
- □ No background knowledge, no thinking, just data
- □ Fast (real-time predictions)
- Unlimited Scalability (billions of records)

True power still unleashed: 1-2-1 selections !!!

Assignment!!! (finally ...)

- How could you use similar solutions in your situation?
 - What problem do you want to solve?
 - What data could be used for solving the problem?
 - Where do you see biggest obstacles?



Thank you &

good luck with data mining!