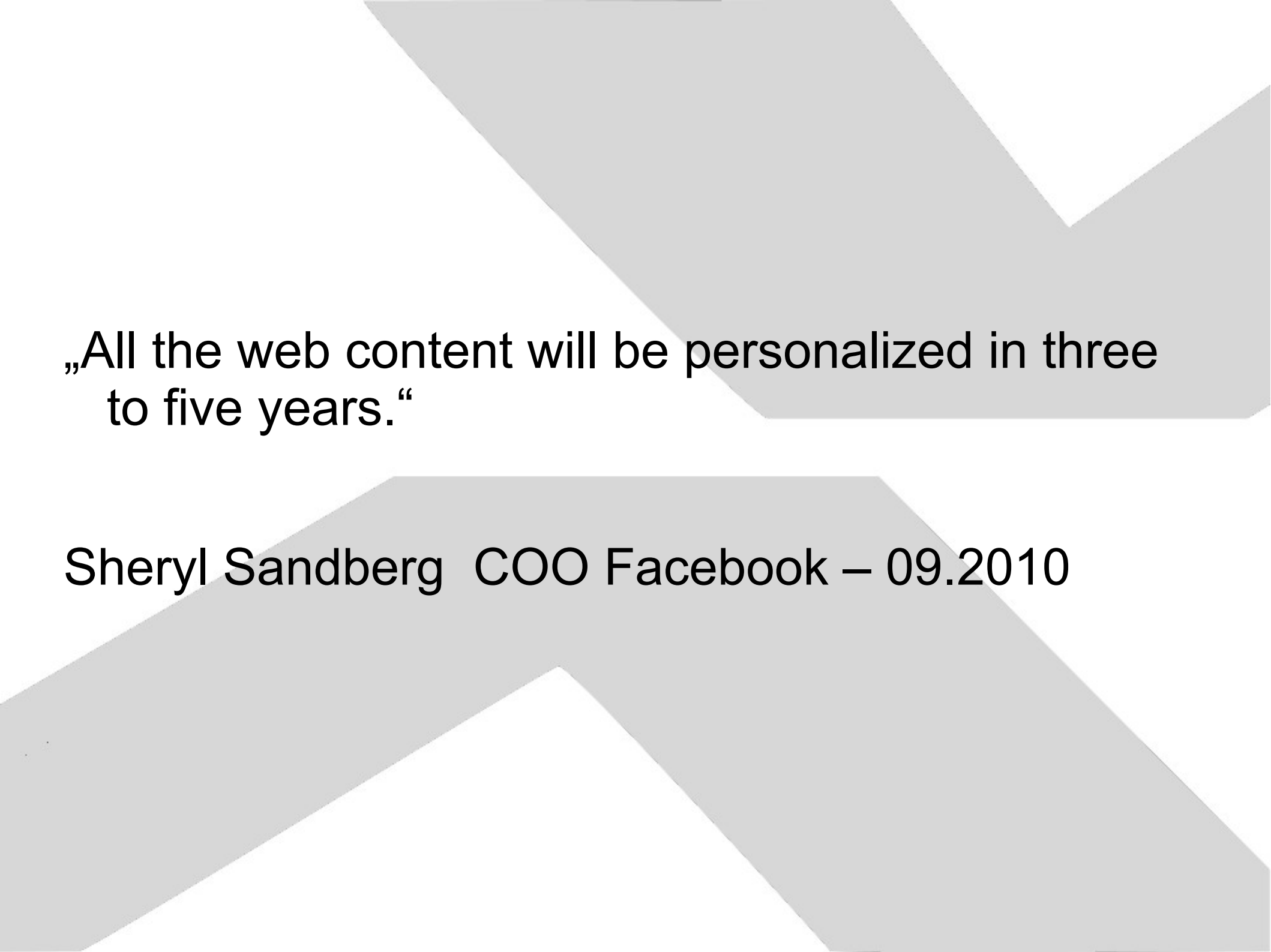




## How to build a recommender system based on Mahout and Java EE

**Berlin Expert Days** 29. – 30. March 2012 Manuel Blechschmidt CTO Apaxo GmbH



„All the web content will be personalized in three to five years.“

Sheryl Sandberg COO Facebook – 09.2010

# Agenda

- What is personalization?
- What algorithms can be used?
- Architecture of a recommender system
- How to bundle Mahout into an Java EE application
- Interface with the recommender
- Conclusion

# What is personalization?

Personalization involves using technology to accommodate the differences between individuals. Once confined mainly to the Web, it is increasingly becoming a factor in education, health care (i.e. personalized medicine), television, and in both "business to business" and "business to consumer" settings.

# Amazon.com

Manuel, Welcome to Your Amazon.com (If you're not Manuel Blechschmidt, click here.)

## Today's Recommendations For You

Here's a daily sample of items recommended for you. Click here to [see all recommendations](#).

Page 1 of 35



[DVI Gear HDMI Cable 2M \(6 Feet\)](#)

★★★★☆ (5,789) **\$2.83**

[Fix this recommendation](#)



[Leather Case for Kindle 3](#)

★★★★☆ (48) **\$4.74**

[Fix this recommendation](#)



[The Little Black Book of Big R... \(Paperback\) by Natasha Burton](#)

★★★★☆ (58) **\$10.17**

[Fix this recommendation](#)



The Little Black Book of Big Red Flags: Relationship Warning Signs You Totally Spotted... But Chose to Ignore

[Kindle Fire, Full Color 7" Multi-touch Display...](#)

★★★★☆ (15,390) **\$199.00**

[Fix this recommendation](#)



[The Lion King \(Two-Disc... Blu-ray ~ Matthew Brod...](#)

★★★★☆ (1,009) **\$26.99**

[Fix this recommendation](#)

# TripAdvisor.com

## Visiting Berlin, Germany 411



berlin Mar 2008 (jadedghiacand)

All traveler photos and videos



### Recently viewed



Yachthafen  
★★★★★



Mecklenburg  
★★★★★



Sala Thai  
★★★★★

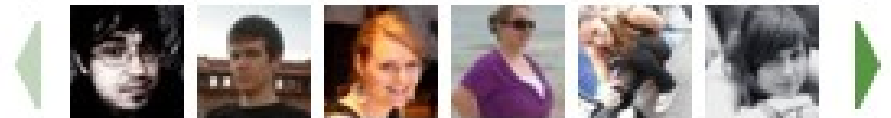
More ▾

Save



**Travelers' Choice® 2011 Winner**  
Destinations | Family

### Friends who have been near Munich



**Need travel advice?** Ask your friends about Munich

### Top-rated hotels

All 662 hotels

- 1 The Circus Hotel ★★★★★ 736 reviews
- 2 Schlosshotel Im Grunewald ★★★★★ 105 reviews
- 3 Casa Camper Berlin ★★★★★ 203 reviews
- 4 The Regent Berlin ★★★★★ 233 reviews
- 5 Adina Apartment Hotel Berlin Hacke... ★★★★★ 151 reviews

### Top-rated B&Bs

All 127 B&Bs

- 1 mittendrin ★★★★★ 57 reviews
- 2 Pension Elefant ★★★★★ 111 reviews
- 3 Pension Galerie ★★★★★ 54 reviews

### Top-rated vacation rentals

All 877 vacation rentals



### Friends' advice



Markus Fiedler  
Recommends Museumsinsel  
(Museum Island)  
Berlin, Germany



Markus Fiedler  
Recommends Deutsches  
Historisches Museum  
Berlin, Germany



Markus Fiedler  
Recommends  
Gendarmenmarkt  
Berlin, Germany



Markus Fiedler  
Recommends Berlin





# eBay

## TOLLE ANGEBOTE GANZ NACH IHREM GESCHMACK

### Das passt zu dem, was Sie sich angesehen haben.



[Apple Cinema Display in OVP](#)

**EUR 779,00**



[Apple Cinema Display 23-inch  
defekt für Bastler](#)

**EUR 22,50**



[Seagate Cheetah 10K.7  
ST3300007LW 300 GB U320...](#)

**EUR 149,99**



[Apple Cinema HD Display 23-inch  
\\*defekt\\* für bastler, OVP](#)

**EUR 1,50**



[Kingston Speicher  
KTT800D2/2G 2GB 800MHz...](#)

**EUR 45,19**

Kostenloser Versand



[Apple Cinema 23 HD Display  
Alu 23" NEUWERTIG Mod...](#)

**EUR 499,00**

### Andere Käufer beobachten diese Artikel



[USB HDMI Konverter Adapter  
für Apple iPad 2 iPhone 4](#)

**EUR 25,29**

Kostenloser Versand



[auvisio HDMI-Video-Adapter  
1080p für iPhone, iPad & iP...](#)

**EUR 31,99**

Kostenloser Versand



[Apple DVI to ADC Adapter](#)

**EUR 63,20**



[Apple Mini DisplayPort to VGA  
Adapter Neu und Orig...](#)

**EUR 6,50**



[FullHD HDMI-Video-ADAPTER](#)



[3 in 1 Adapter Kabel + Audio](#)

# criteo.com - Retargeting

http://info.criteo.com/pyz/privacy/de?ctx=4&seg=0&bmid=26440&displayid=1bbab4e797&oseg=-1&camp= Bing

Crocs POLAR BEAR - Minilette - electric ... „Popstars“-Juror Thomas Stein hat abg... Criteo Banners Information Page

**criteo** Warum sehen Sie diesen Banner? **zalando**

Hier sehen Sie die von Ihnen zuletzt angeschauten Produkte bei zalando.de:

	Crocs POLAR BEAR - Minilette - electric blue	29,95 €	Mehr infos

Personen die diese Produkte angeschaut haben, haben sich im Anschluss für folgende Produkte interessiert:

	Crocs AHOY - Minilette - electric blue/yellow	24,95 €	Mehr infos
	Crocs POLAR BEAR - Minilette - electric blue	29,95 €	Mehr infos

**CRITEO NIMMT DEN SCHUTZ IHRER PRIVATSPHÄRE SEHR ERNST**

Die während Ihrer Navigation von Criteo gesammelten Daten sind **vollkommen anonym**. Um mehr zum Datenschutz zu erfahren, [klicken Sie hier](#).

**SIE MÖCHTEN DIESE BANNER NICHT LÄNGER ANGEZEIGT BEKOMMEN?**

- Sie können die Banneranzeige temporär deaktivieren. Um diese Banner zalando.de temporär zu deaktivieren klicken Sie bitte [hier](#).  
*Beachten Sie: Wenn Sie sich für diese Option entscheiden, sind Sie nicht für alle dynamischen Criteo-Banner ausgetragen: Es können Ihnen Banner von anderen Criteo nutzenden Händlern angezeigt werden.*  
*Ausserdem: Sollten Sie auf die Händlerseite zalando.de zurückkehren, kann Ihnen diese Art von Bannern zalando.de erneut angezeigt werden.*

**SIE MÖCHTEN DIESE ART VON PERSONALISierter WERBUNG NICHT MEHR ANGEZEIGT BEKOMMEN?**

- Sie können diese Banner definitiv deaktivieren. Um den Service definitiv zu deaktivieren, klicken Sie bitte [hier](#).  
Dieser opt-out betrifft lediglich den Criteo-Service und wird nicht die Werbeanzeige von anderen Unternehmen verhindern.  
Bitte beachten Sie: Auch andere Unternehmen als Criteo bieten diese Art von Retargeting-Service an. Um mehr zu erfahren und zu wissen welche Unternehmen Ihnen ebenfalls Retargeting Werbung anzeigen, klicken Sie bitte [hier](#).  
*Achtung: Das "Opt-Out" basiert auf Cookies. Wenn Sie alle Ihre Cookies löschen, können wir nicht länger sehen, dass Sie sich ausgetragen haben. Wenn Sie Criteo-Banner in Ihrem Browser blockieren möchten, können Sie die Anweisungen folgendem [Link](#) entnehmen.*

**IHR STATUS**

**Aktiver Cookie**  
Sie sind nicht ausgetragen und haben einen Criteo-Cookie.

Copyright (c) Criteo 2010 - [Kontakt](#)



# Zalando

Wird oft zusammen  
gekauft mit

SALE

-30%



ASICS  
GEL 1160 W - Laufschuh - white  
/ lipstick red / silver  
~~99,95 €~~ 69,95 €



ASICS  
GEL-TRAIL SENSOR 5 -  
Laufschuh - red/black/lightning  
139,95 €



Zalando Essentials  
Kleid - red

# Plista



www.welt.de/wissenschaft/article13492851/Raumsonde-Dawn-erreicht-Urplaneten-Vesta.html#plista\_widget\_belowArticle



RSS

Trackback-URL <http://disqus.com/forums>

## Das könnte Sie auch interessieren



### FÜR ITALIEN

**Ex-Rennfahrer Zanardi startet bei den Paralympics**

Sieben Mal wurde Zanardi nach dem Unfall auf dem Lausitzring wiederbelebt und verlor beide Beine oberhalb der Knie. **mehr**



### ANZEIGE

**Panasonic LUMIX G3 Wechselobjektivkamera!**

Kreative Freiheit auch bei wenig Licht! LUMIX G3: schneller Autofokus & hohe Bildqualität. **mehr**



### HIGH HEELS, KRIEG, FONDUE

**Was die E-Mails über das Ehepaar Assad verraten**

Eine Gruppe von Aktivisten soll monatelang heimlich Mails von Syriens Präsident Assad und seiner Frau mitgelesen... **mehr**



### VIDEO-EMPFEHLUNG

**Neue Mercedes A-Klasse greift an**

Auf dem Autosalon Genf 2012 stellt Mercedes seine neue A-Klasse vor. Die dritte Generation des Kompaktwagens ist sportlich... **mehr**



### FLUGHAFEN-ABZOCKE

**3-Sekunden-Anruf in Leipzig kostet US-Soldat 41 Dollar**

Viele US-Soldaten müssen am Leipziger Flughafen umsteigen, bevor es weiter in die Kriegsgebiete geht. Sie nutzen die... **mehr**



### ANZEIGE

**Tipp für perfekten Bauch**

Sie hat 19 kg Körperfett in 2 Monaten mit diesem einfachen Diät-Trick verloren. Die Ergebnisse werden sie schockieren. **mehr**

# YouTube

Browse channels

My channel

Videos

Likes

History

Watch Later

Subscriptions

lifelifehack

thinkgeek

realannoyingorange

basimelia

reimtimerecords

see all

From YouTube

Trending

Popular


Music

Entertainment

Subscriptions

5 subscriptions

Show uploads only | View




**Annoying Orange - The Leprechaun Trap**

Catch that pesky Leprechaun...with the Leprechaun Trap!

301 views

realannoyingorange uploaded

21 minutes ago




**Aaron- Film BERLIN CALLING en français- avec Paul Kalkbrenner**

L'langue Française & Allemand sous-titres en français <http://www.amazon.fr/dp/B00...> German hannesstoehrfilm - 38,097 views

Berlin Calling shared on Facebook

4 hours ago




**NASA | Evolution of the Moon**

From year to year, the moon never seems to change. Craters and other formations appear to

NASAexplorer - 466,910 views

Sandbox shared on Facebook

7 hours ago




**#JOHNADOBE**

And now, a sneak peek. My friends and I have been testing out the next

robthateditor - 1,118 views

Lars Trieloff shared on Facebook

10 hours ago




**Karl-Otto Apel "Der Letztbegründer"**

Karl-Otto Apel, der am 15. März 2012 neunzig Jahre alt wird, ist ein deutscher Philosoph, der

FilosofieFabrik - 281 views

10 hours ago

Recommended




**SDP - Fragen über Fragen**

by Stonedeafproduction

1,011,012 views

4:51




**100.000 Euro für COD "Hey AI"**

by albertoson

752,701 views

4:25




**Null Space 2: Calculating the null**

by khanacademy

56,199 views

13:07




**Das Leben als Gangster "Hey AI"**

by albertoson

603,955 views

3:46




**Tom Hanks on German Autobahn**

by pkwvermittlung

763,118 views

9:29




**Serdar Somuncu: "Hassprediger - Ein**

by CanNaPot

1,155,879 views

9:53

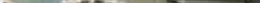


**Office Hours 9 03.mp4**

by knowitvideos

2,688 views

9:37



**SDP - Anfang**



dies ist ein Testnewsletter, der die Fähigkeiten vom SemRecSys der Apaxo GmbH verdeutlichen soll. In diesem Newsletter finden Sie automatisch für Sie erstellte Empfehlungen, von denen die Apaxo GmbH im konkreten Manuel Blechschmidt denkt, dass diese Ihnen gefallen könnten.

Falls Sie keine personalisierten Emails möchten, können Sie dies jederzeit deaktivieren.

Wir wünschen Ihnen eine schöne Herbstzeit

das Team Naturideen

**Stimmungsbildung wichtige Mitteilung an alle Kunden:**

Wir werden voraussichtlich noch in diesem Jahr auf eine andere Shopsoftware umsteigen. Daher möchten wir Sie bitten, sich Ihre Produktvorlieben zusätzlich in unserer alten oder neuen Kundenkartei zu vermerken. Wir können wir diese nicht mitnehmen. Wir werden Sie aber noch einmal kurz vor dem Umsteigen informieren. Die Daten werden für Sie nicht gelöscht, sondern werden für Sie wiederhergestellt.

Herbstzeit für Ihre Kunden

# Naturideen.de (coming soon)

## Ihre persönlichen Lieblinge

### Nudel und Reis Gewürz



Für Nudeln, Spaghetti und sämtliche Reisspeisen.

### Bratkartoffel Gewürzzubereitung



Fertiges Gewürz, besonders pikant. Geeignet für Bratkartoffel, fein.

### Schwarzkümmel ganz



Nigella-Saat, geeignet für Salate und Brot.

50 g		1,75 €	50 g		1,75 €	50 g		1,70 €
100 g		2,60 €	100 g		2,60 €	100 g		2,50 €
250 g		5,75 €	250 g		5,75 €	250 g		5,50 €
500 g		10,95 €	500 g		10,95 €	500 g		10,45 €
1 kg		20,80 €	1 kg		20,80 €	1 kg		19,85 €

### Curry Thailändisch Gewürzzubereitung



Dieses Gewürz ist für Curry Saucen und Curry Gerichte geeignet.

### Lamm und Hammel Gewürz



Geeignet für Lamm- und Hammelfleisch.

### Tomaten Mozzarella Gewürzsatz



**SONDERANGEBOT** Für Tomaten Mozzarella Salat.

50 g		1,80 €	50 g		1,85 €	50 g	<del>1,60 €</del>	1,28 €
100 g		2,70 €	100 g		2,75 €	100 g	<del>2,40 €</del>	1,92 €
250 g		5,95 €	250 g		6,05 €	250 g	<del>5,30 €</del>	4,24 €
500 g		11,30 €	500 g		11,50 €	500 g	<del>10,10 €</del>	8,08 €
1 kg		21,50 €	1 kg		21,85 €	1 kg	<del>19,20 €</del>	15,36 €

## Folgendes könnte Ihnen gefallen:

### Braten Gewürz



Geeignet für Kalbs-, Rinder- und Schweinebraten, für Saucen sowie für Ragouts.

### Suppenkräuter



Für Suppen aller Art.

### Curry Madras Gewürzzubereitung



Geeignet für Reis, Mayonnaise, herzhaftes Suppen und Sossen, Fleisch- und Fischgerichte, indische Gerichte.

50 g		1,80 €	50 g		1,70 €	50 g		1,70 €
100 g		2,70 €	100 g		2,50 €	100 g		2,50 €
250 g		5,95 €	250 g		5,50 €	250 g		5,50 €
500 g		11,30 €	500 g		10,45 €	500 g		10,45 €
1 kg		21,50 €	1 kg		19,85 €	1 kg		19,85 €

Weil Sie folgendes kauften:

- Bratkartoffel Gewürzzubereitung

Weil Sie folgendes kauften:

- Bratkartoffel Gewürzzubereitung

Weil Sie folgendes kauften:

- Bratkartoffel Gewürzzubereitung

### Italianische Kräutermischung



Für Salate (Tomate, Gurke, Zucchini), Suppen, Saucen und Italienische Nudelgerichte.

### Americano Honig Gewürzzubereitung



Geeignet für Steaks und Braten nach amerikanischer Art.

### Bohnenkraut gerebelt



Geeignet für Bohnen- und Eintopfgerichte, Gemüsesuppen, Salate.

50 g		1,80 €	50 g		1,85 €	50 g		1,75 €
100 g		2,65 €	100 g		2,75 €	100 g		2,60 €
250 g		5,85 €	250 g		6,05 €	250 g		5,75 €
500 g		11,15 €	500 g		11,50 €	500 g		10,95 €
1 kg		21,20 €	1 kg		21,85 €	1 kg		20,80 €

Weil Sie folgendes kauften:

Weil Sie folgendes kauften:

Weil Sie folgendes kauften:

# Recommender

This talk will concentrate on recommender technology based on collaborative filtering (cf) to personalize a web site

- a lot of research is going on
- cf has shown great success in movie and music industry
- recommenders can collect data silently and use it without manual maintenance



# What is a recommender?

Let  $U$  be a set of users of the recommendation system and  $I$  be the set of items from which the users can choose. A recommender  $r$  is a function which produces for a user  $u_i$  a set of recommended items  $R_k$  with  $k$  entries and a binary, transitive, antisymmetric and total relation  $prefers\_over_{ui}$  which can be used for sorting the recommendations for the user. The recommender  $r$  is often called a top-k recommender.

$$U = \{u_1, u_2, \dots, u_m\} \quad (1)$$

$$I = \{i_1, i_2, \dots, i_n\} \quad (2)$$

$$R_k = \{R \subset I \wedge |R| = k\} \quad (3)$$

$$prefers\_over = R_k \times R_k \quad (4)$$

$$r : U \rightarrow R_k \times prefers\_over \quad (5)$$

# WARNING!

The next slides contain math which takes normally 3 years to understand so don't be disappointed if you don't get it.

# What should wolf and sheep eat?



Ms. Baumgartner your sun is ignoring again the food chain.

SON!

# Demo Data

	Carrots	Grass	Pork	Beef	Corn	Fish
Rabbit	10	7	1	2	?	1
Cow	7	10	?	?	?	?
Dog	?	1	10	10	?	?
Pig	5	6	4	?	7	3
Chicken	7	6	2	?	10	?
Penguin	2	2	?	2	2	10
Bear	2	?	8	8	2	7
Lion	?	?	9	10	2	?
Tiger	?	?	8	?	?	5
Antelope	6	10	1	1	?	?
Wolf	1	?	?	8	?	3
Sheep	?	8	?	?	?	2

# Characteristics of Demo Data

Ratings from 1 – 10

Users: 12

Items: 6

Ratings: 43 (unusual normally 100,000 – 100,000,000)

Matrix filled: ~60% (unusual normally sparse around 0.5-2%)

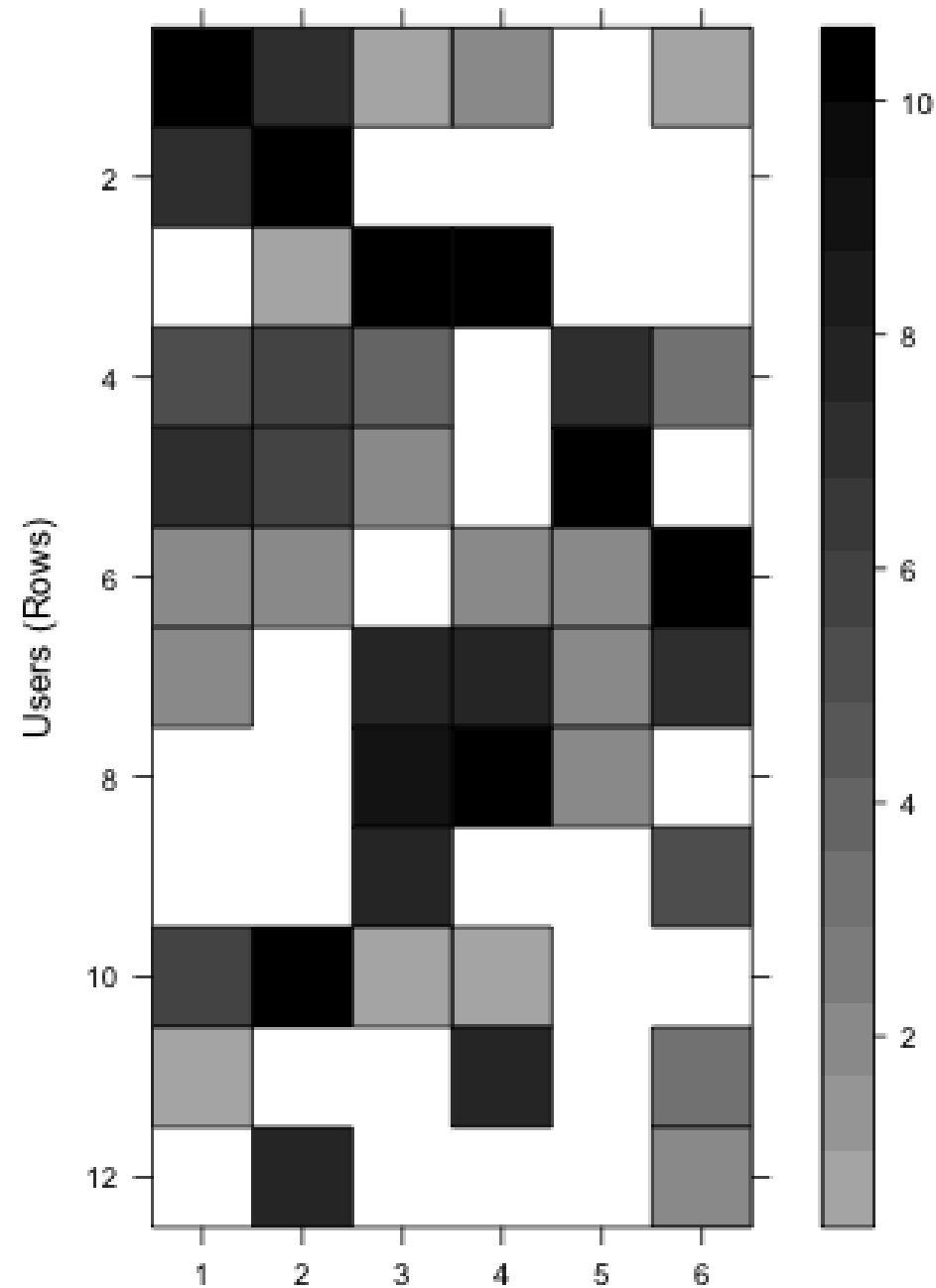
Average Number of Ratings per User: ~3.58

Average Number of Ratings per Item: ~7.17

Average Rating: ~5.579

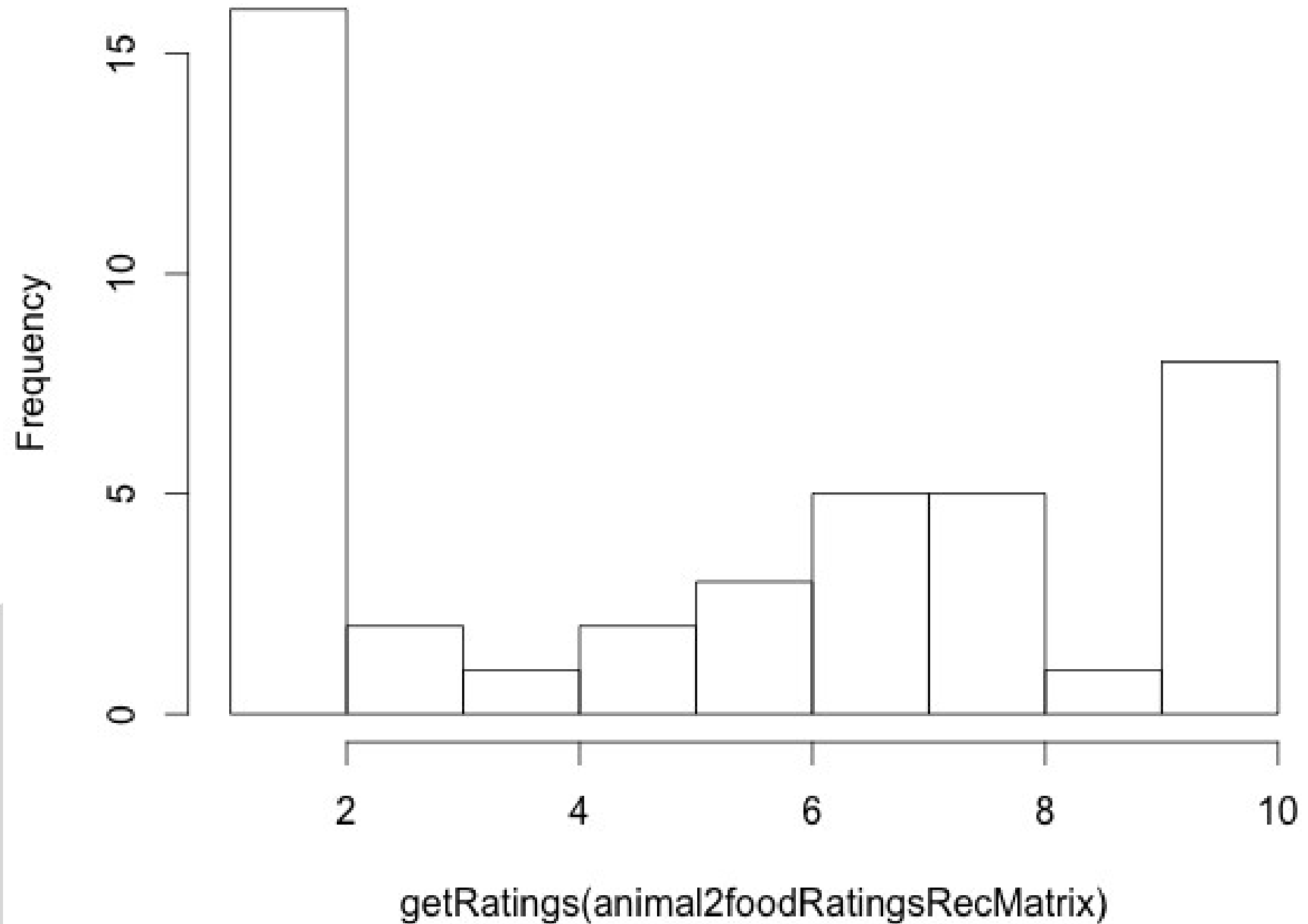


Raw Data

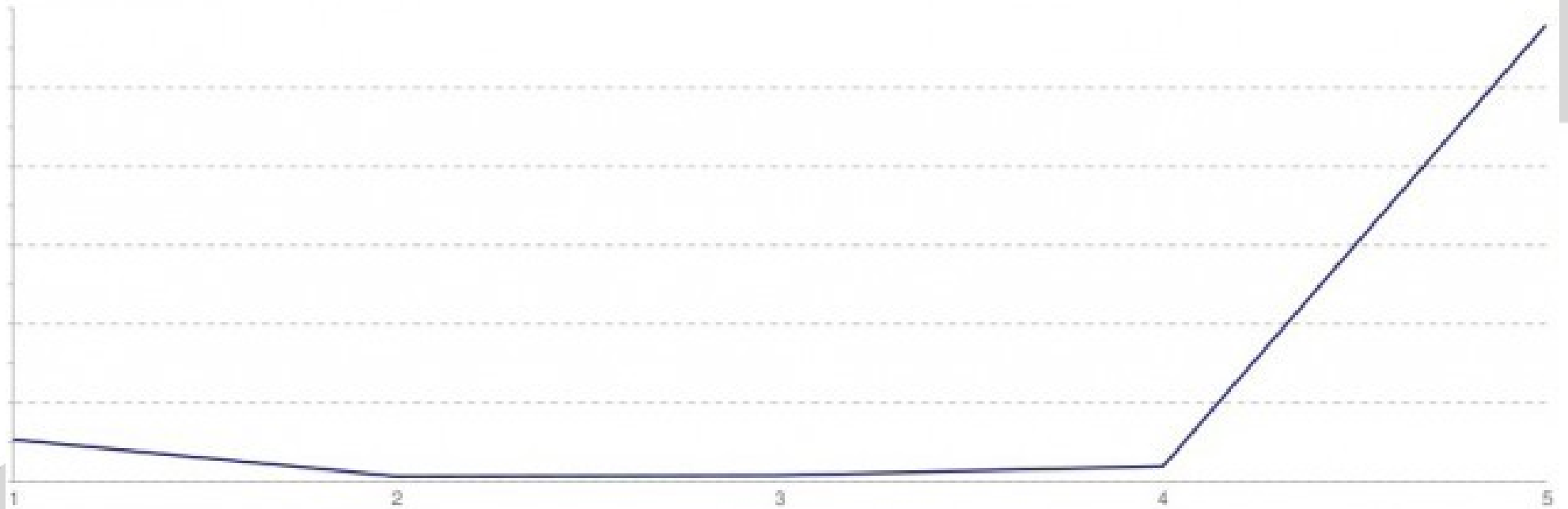


Items (Columns)  
Dimensions: 12 x 6

## Distribution of Ratings



# YouTube Rating Distribution



# Model and Memory Approaches

- Item- or User- Based Collaborative Filtering
  - Idea suggest what similar users did
- Matrix Factorization e.g Singular Value Decomposition
  - Try to create a profile based of factors for users and items

Main difference:

A model base approach tries to extract the underlying logic from the data.

# User Based Approach

- Find similar or opposite animals like wolf
- Checkout what these other animals like
- Recommend this to wolf



# Find animals which voted for beef, fish and carrots too

	Carrots	Grass	Pork	Beef	Corn	Fish
Wolf	1	?	?	8	?	3
Penguin	2	2	?	2	2	10
Bear	2	?	8	8	2	7
Rabbit	10	7	1	2	?	1
Cow	7	10	?	?	?	?
Dog	?	1	10	10	?	?
Pig	5	6	4	?	7	3
Chicken	7	6	2	?	10	?
Lion	?	?	9	10	2	?
Tiger	?	?	8	?	?	5
Antelope	6	10	1	1	?	?
Sheep	?	8	?	?	?	?

# Pearson Correlation

$$sim(i, j) = \frac{\sum_{u \in U} (R_{u,i} - \bar{R}_i)(R_{u,j} - \bar{R}_j)}{\sqrt{\sum_{u \in U} (R_{u,i} - \bar{R}_i)^2} \sqrt{\sum_{u \in U} (R_{u,j} - \bar{R}_j)^2}}$$

- 1 = very similar
- (-1) = complete opposite votings
- similarity between wolf and penguin: -0.2401922
  - $\text{cor}(c(8,3,1), c(2,10,2))$
- similarity between wolf and bear: 0.8196562
  - $\text{cor}(c(8,3,1), c(8,7,2))$
- similarity between wolf and rabbit: -0.6465846
  - $\text{cor}(c(8,3,1), c(2,1,10))$

# Weighted sum of the ratings

$$P_{u,i} = \frac{\sum_{\text{all similar items, } N} (s_{i,N} * R_{u,N})}{\sum_{\text{all similar items, } N} (|s_{i,N}|)}$$

Pork (10):

$$(0.8196 * 8 + (-0.6466) * 1) / (0.8196 + (-0.6465)) \\ = 34 \sim 10$$

Grass (5.65):

$$(2 * (-0.2401) + 7 * (-0.6465)) / ((-0.2401) + (-0.6465)) \\ = 5,65$$

Corn (2,0):

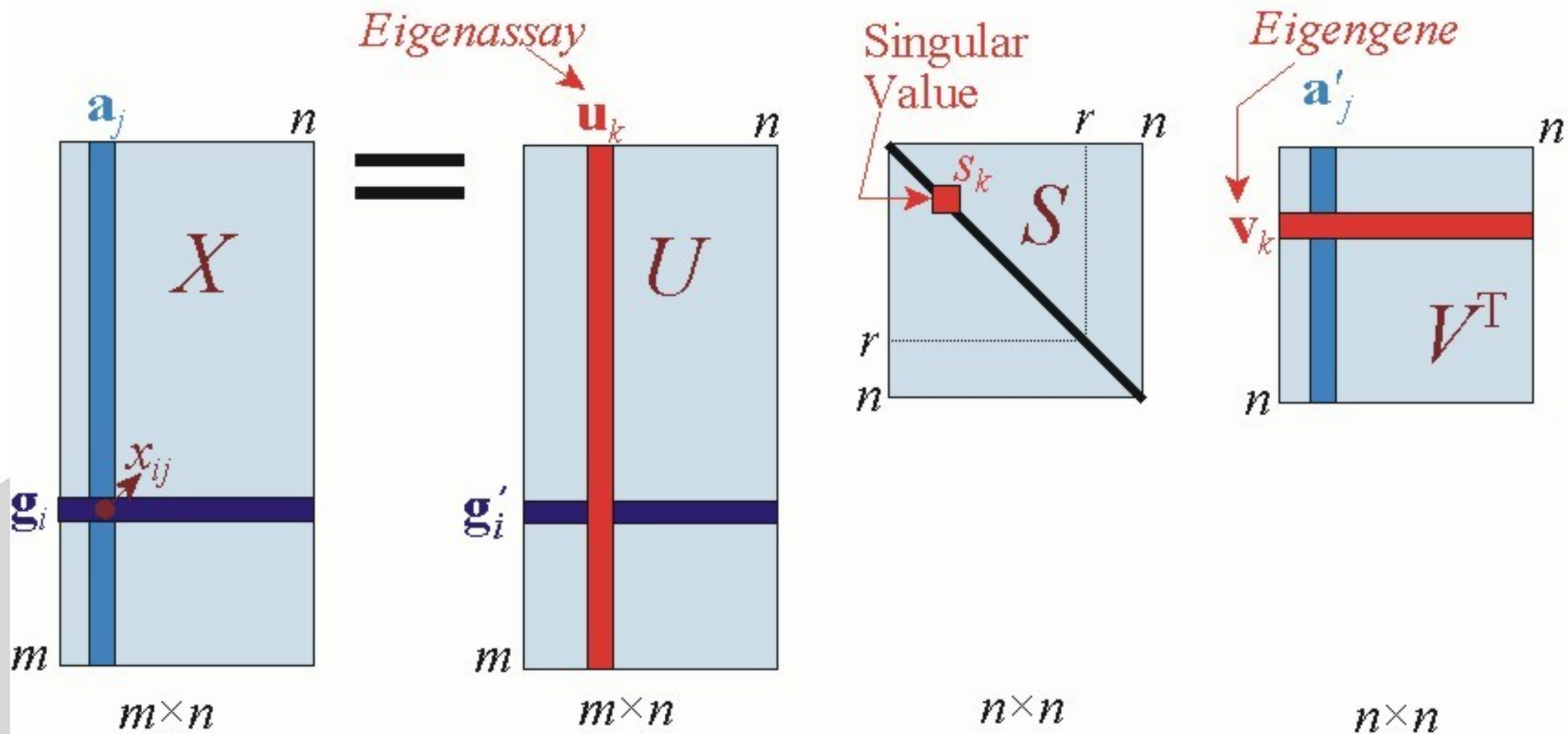
$$2 * (-0.2401) + 2 * (0.8196) / (-0.2401 + 0.8196) = 2,0$$

# Predicted ratings

- Wolf should eat: Pork Rating: 10.0
- Wolf should eat: Grass Rating: 5.645701
- Wolf should eat: Corn Rating: 2.0

# SVD

$$X = USV^T$$





# Factorized Matrixes

	[,1]	[,2]	[,3]	[,4]	[,5]	[,6]
[1,]	-0.2292347	-0.49430779	0.19062424	-0.07181247	0.4770710954	0.09702186
[2,]	-0.3483569	-0.15661845	-0.13851824	0.25708447	0.0703741295	-0.02256252
[3,]	-0.3297472	0.38914572	0.32911119	-0.46946360	0.1786228635	-0.06873459
[4,]	-0.2660216	-0.12401663	0.18550244	-0.06325647	-0.2337201734	-0.05392610
[5,]	-0.3113082	-0.27117554	0.02818862	-0.52761879	-0.3478782885	0.39975722
[6,]	-0.1976584	0.25772982	-0.68952087	-0.34561608	0.1476239298	-0.17702279
[7,]	-0.2850541	0.33077115	-0.19466386	0.31863281	-0.0903296719	0.21282496
[8,]	-0.3348905	0.30007430	0.10415046	0.28947114	0.3426507849	0.51552934
[9,]	-0.3124836	0.05643066	0.04066306	-0.04120880	0.1352948890	-0.57040061
[10,]	-0.2527844	-0.42862050	-0.45718586	0.12469935	-0.0632597635	0.03279939
[11,]	-0.2666849	0.14696479	0.11618986	0.16657749	-0.6246850304	-0.06685539
[12,]	-0.2907617	-0.12807178	0.22935196	0.27605156	-0.0006122159	-0.38643894

	[,1]	[,2]	[,3]	[,4]	[,5]	[,6]
[1,]	47.62782	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
[2,]	0.000000	15.42104	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
[3,]	0.000000	0.000000	9.022838	0.000000	0.000000	0.000000
[4,]	0.000000	0.000000	0.000000	7.118305	0.000000	0.000000
[5,]	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	6.178605	0.000000
[6,]	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	3.055463

	[,1]	[,2]	[,3]	[,4]	[,5]	[,6]
[1,]	-0.3866406	-0.44415916	-0.41411566	-0.4434746	-0.3884358	-0.36631650
[2,]	-0.4012926	-0.44857956	0.54673703	0.3995054	-0.3505078	0.23740026
[3,]	0.1978540	-0.24017864	0.07783862	0.4734199	0.2036356	-0.79467933
[4,]	-0.2452951	0.71836270	0.13325487	0.1112718	-0.5306107	-0.33481245
[5,]	0.7464186	-0.16160227	0.26340134	-0.2470840	-0.5345574	-0.02369669
[6,]	0.1817048	-0.04065689	-0.66059886	0.5883598	-0.3427756	0.25549400

# Predicted Matrix (k = 2)

	Carrots	Grass	Pork	Beef	Corn	Fish
Rabbit	7.201511	8.297301	0.434417	1.707758	6.673437	2.255415
Cow	7.356298	8.464665	5.264098	6.057950	7.120983	5.225913
Dog	3.481600	3.989480	9.820541	9.425599	3.832614	6.916145
Pig	5.658174	6.510421	4.165493	4.763837	5.484533	4.090221
Chicken	7.374081	8.488613	3.745805	4.702562	7.041607	4.310466
Penguin	2.132330	2.443739	5.858912	5.633404	2.337486	4.141430
Bear	3.166465	3.629539	8.419829	8.114452	3.453418	5.979882
Lion	4.162801	4.775999	9.130007	8.932443	4.417707	6.685987
Tiger	5.168496	5.940595	6.611528	6.862983	5.186942	5.437517
Antelope	7.265590	8.369202	1.285779	2.481336	6.786286	2.789224
Wolf	3.793709	4.357410	6.181260	6.226153	3.891052	4.796402
Sheep	6.011926	6.917271	4.507000	5.134227	5.832543	4.395093

# Predicted Ratings

- Sheep should eat: Carrots Rating: 6.01
- Sheep should eat: Corn Rating: 5.83

# What other algorithms can be used?

Similarity Measures for Item or User based:

- LogLikelihood Similarity
- Cosine Similarity
- Pearson Similarity
- etc.

Estimating algorithms for SVD:

- ALSWRFactorizer
- ExpectationMaximizationSVDFactorizer



Let's built it

# Mahout - Taste

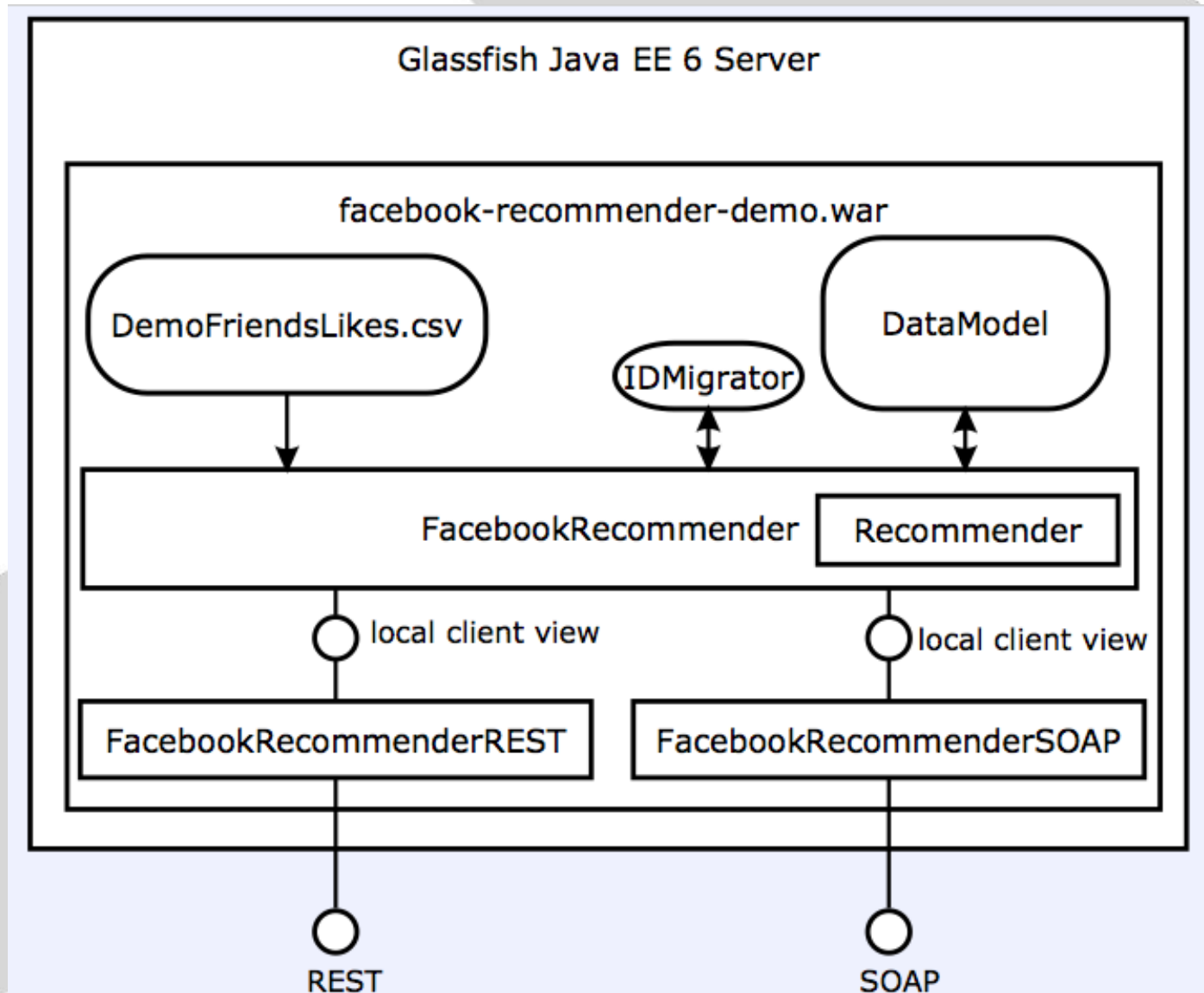
Taste is a flexible, fast collaborative filtering engine for Java.

It was primarily written by Sean Owen and is part of the Apache Mahout library.

Another important author is: Sebastian Schelter

It offers all the algorithms introduced here and is Open Source

# Architecture of the recommender



# Packaging

```
META-INF/
META-INF/MANIFEST.MF
WEB-INF/
WEB-INF/classes/
WEB-INF/classes/de/
WEB-INF/classes/de/apaxo/
WEB-INF/classes/de/apaxo/bedcon/
WEB-INF/lib/
WEB-INF/classes/de/apaxo/bedcon/FacebookRecommender.class
WEB-INF/classes/de/apaxo/bedcon/FacebookRecommenderREST.class
WEB-INF/classes/de/apaxo/bedcon/FacebookRecommenderSOAP.class
WEB-INF/classes/DemoFriendsLikes.csv
WEB-INF/lib/commons-beanutils-1.7.0.jar
WEB-INF/lib/commons-beanutils-core-1.8.0.jar
WEB-INF/lib/commons-cli-1.2.jar
WEB-INF/lib/commons-cli-2.0-mahout.jar
WEB-INF/lib/commons-codec-1.4.jar
WEB-INF/lib/commons-collections-3.2.1.jar
WEB-INF/lib/commons-configuration-1.6.jar
WEB-INF/lib/commons-digester-1.8.jar
WEB-INF/lib/commons-httpclient-3.0.1.jar
WEB-INF/lib/commons-lang-2.6.jar
WEB-INF/lib/commons-logging-1.0.3.jar
WEB-INF/lib/commons-math-2.2.jar
WEB-INF/lib/guava-r09.jar
WEB-INF/lib/hadoop-core-0.20.204.0.jar
WEB-INF/lib/jackson-core-asl-1.8.2.jar
WEB-INF/lib/jackson-mapper-asl-1.8.2.jar
WEB-INF/lib/lucene-analyzers-3.4.0.jar
WEB-INF/lib/lucene-core-3.4.0.jar
WEB-INF/lib/mahout-collections-1.0.jar
WEB-INF/lib/mahout-core-0.6.jar
WEB-INF/lib/mahout-math-0.6.jar
WEB-INF/lib/slf4j-api-1.6.1.jar
WEB-INF/lib/solr-commons-csv-3.1.0.jar
WEB-INF/lib/uncommons-maths-1.2.2.jar
WEB-INF/lib/watchmaker-framework-0.6.2.jar
WEB-INF/lib/xpp3_min-1.1.4c.jar
WEB-INF/lib/xstream-1.3.1.jar
WEB-INF/web.xml
META-INF/maven/
META-INF/maven/de.apaxo.bedcon/
META-INF/maven/de.apaxo.bedcon/facebook-recommender-demo/
META-INF/maven/de.apaxo.bedcon/facebook-recommender-demo/pom.xml
META-INF/maven/de.apaxo.bedcon/facebook-recommender-demo/pom.properties
Manuel-Blechschrnids-MacBook-Pro-2:target manuel$
```



# Eclipse Project

Java EE – facebook-recommender-demo/src/main/java/de/apaxo/bedcon/FacebookRecommender.java – Eclipse – /Users/manuel/Projects/BedCon

Package Explorer

- facebook-recommender-demo [facebook-...]
  - src/main/java
    - de.apaxo.bedcon
  - src/main/resources
  - JRE System Library [JavaSE-1.6]
  - Maven Dependencies
  - docs
  - src
  - target
  - pom.xml
  - README.md

FacebookRecommender.java

```
/**
 * This class implements the most simple recommender
 * which is directly bundles as a war and can be used
 * as a basis for doing recommendations.
 *
 * It is implemented as a singleton because keeping the
 * data model in memory can be memory consuming.
 * If you require parallel access or a pool of
 * beans please consider using a static variable
 * for a session bean or using the
 * @javax.ejb.ConcurrencyManagement(javax.ejb.ConcurrencyManagementType)
 *
 * @author Manuel Blechschmidt <blechschmidt@apaxo.de>
 */
@Singleton
public class FacebookRecommender {

    /**
     * Log class which is used for sophisticated error
     * logging.
     */
}
```

Outline

- de.apaxo.bedcon
  - import declarations
  - FacebookRecommender
    - log : Logger
    - recommender : Recommender
    - thing2long : MemoryIDMigrator
    - DATA\_FILE\_NAME : String
    - dataModel : DataModel
    - initRecommender() : void
    - recommendThings(String) : Str

Markers Properties Servers Data Source Explorer Snippets Console

<terminated> AnimalFoodRecommender [Java Application] /System/Library/Java/JavaVirtualMachines/1.6.0.jdk/Contents/Home/bin/java (Mar 28, 2012 3:15:29 PM)

```
Wolf = 2854963358730016722
Sheep = 6281155069781666973
SLF4J: Failed to load class "org.slf4j.impl.StaticLoggerBinder".
SLF4J: Defaulting to no-operation (NOP) logger implementation
SLF4J: See http://www.slf4j.org/codes.html#StaticLoggerBinder for further details.
Similarity between Wolf and Bear: 0.8196561646738477
Similarity between Wolf and Rabbit: -0.6465846072812313
Similarity between Wolf and Penguin: -0.24019223070763077
UserBased: Wolf should eat: Pork Rating: 10.0
UserBased: Wolf should eat: Grass Rating: 5.645701
UserBased: Wolf should eat: Corn Rating: 2.0
SVD: Sheep should eat: Corn Rating: 10.765832
SVD: Sheep should eat: Carrots Rating: 7.331818
SVD: Sheep should eat: Beef Rating: 2.9291298
```

Sign in to Google...

# Maven pom.xml

Terminal — vim — 158x52

```
?xml version="1.0"?>
<project xmlns="http://maven.apache.org/POM/4.0.0" xmlns:xsi="http://www.w3.org/2001/XMLSchema-instance" xsi:schemaLocation="http://maven.apache.org/POM/4
.0.0 http://maven.apache.org/xsd/maven-4.0.0.xsd">
  <modelVersion>4.0.0</modelVersion>
  <groupId>de.apaxo.bedcon</groupId>
  <artifactId>facebook-recommender-demo</artifactId>
  <version>0.0.1-SNAPSHOT</version>
  <packaging>war</packaging>
  <name>BedCon Demo for a Facebook Recommender</name>
  <description>This projects shows how you create a war with a recommender in it based on a dataset by Facebook likes.</description>
  <dependencies>
    <dependency>
      <groupId>org.apache.mahout</groupId>
      <artifactId>mahout-core</artifactId>
      <version>0.6</version>
    </dependency>
    <dependency>
      <groupId>javax</groupId>
      <artifactId>javaee-api</artifactId>
      <version>6.0</version>
      <scope>provided</scope>
    </dependency>
    <dependency>
      <groupId>org.apache.solr</groupId>
      <artifactId>solr-commons-csv</artifactId>
      <version>3.1.0</version>
    </dependency>
  </dependencies>
  <organization>
    <name>Apaxo GmbH</name>
    <url>http://www.apaxo.de</url>
  </organization>
  <url>http://www.manuel-blechschmidt.de</url>
  <scm>
    <url>scm:git:git@github.com:ManuelB/facebook-recommender-demo</url>
    <connection>scm:git:git@github.com:ManuelB/facebook-recommender-demo</connection>
    <developerConnection>scm:git:git@github.com:ManuelB/facebook-recommender-demo</developerConnection>
  </scm>
  <build>
```

```
38 <build>
39   <finalName>facebook-recommender-demo</finalName>
40   <plugins>
41     <plugin>
42       <groupId>org.glassfish</groupId>
43       <artifactId>maven-embedded-glassfish-plugin</artifactId>
44     </plugin>
45   </plugins>
46   <pluginManagement>
47     <plugins>
48       <plugin>
49         <groupId>org.glassfish</groupId>
50         <artifactId>maven-embedded-glassfish-plugin</artifactId>
51         <version>3.1.1</version>
52         <configuration>
53           <goalPrefix>glassfish</goalPrefix>
54           <app>target/${project.artifactId}.${project.packaging}</app>
55           <port>8010</port>
56         </configuration>
57       </plugin>
58     </plugins>
59   </pluginManagement>
60 </build>
61 <repositories>
62   <repository>
63     <id>glassfish-repository</id>
64     <name>Java.net Repository for Glassfish</name>
65     <url>http://download.java.net/maven/glassfish</url>
66   </repository>
67 </repositories>
68 </project>
```

A large, light gray 'X' shape is centered on a white background, serving as a decorative backdrop for the text.

Demo and live Debugging

# Conclusion

Recommendation is a lot of math

You shouldn't implement the algorithms again

There are a lot of unanswered questions

- Scalability, Performance, Usability

You can gain a lot from good personalization

# More sources

<http://www.apaxo.de/>

<http://mahout.apache.org/>

<http://research.yahoo.com/>

<http://www.grouplens.org/>

<http://recsys.acm.org/>

<https://github.com/ManuelB/facebook-recommender-demo/>

<http://docs.oracle.com/javaee/6/tutorial/doc/>