

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

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.

Source: https://en.wikipedia.org/wiki/Personalization

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.



DVI Gear HDMI Cable 2M (6 Feet) (5,789) \$2.83 Fix this recommendation





The Little Black Book of Big R... (Paperback) by Natasha Burton



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

> Kindle Fire, Full Color 7" Multitouch Display.... ★★★★★☆ (15,390) \$199.00 Fix this recommendation



The Lion King (Two-Dis... Bluray ~ Matthew Brod... (1,009) \$26.99 Fix this recommendation

Page 1 of 35



TripAdvisor.com

Visiting Berlin, Germany [11] Friends who have been near Munich **Recently vie** Yachthaf 00000 Need travel advice? Ask your friends Mecklenb about Munich Sala Thai 00000 More -Save Travelers' Choice® 2011 Winner berlin Mar 2008 (jadedghiacand) 0.0 Destinations | Family All traveler photos and videos Friends' advice **Top-rated hotels** All 662 hotels Markus Fiedler 1 The Circus Hotel @@@@@ 736 reviews **Recommends Museumsinsel** 2 Schlosshotel Im Grunewald ISS 105 reviews (Museum Island) Berlin, Germany 4 The Regent Berlin I I 233 reviews Markus Fiedler **Recommends Deutsches** Historisches Museum **Top-rated B&Bs** Berlin, Germany All 127 B&Bs Markus Fiedler 1 mittendrin @@@@@ 57 reviews Recommends Gendarmenmarkt 3 Pension Galerie Image 54 reviews Berlin, Germany Markus Fiedler **Top-rated vacation rentals** All 877 vacation rentals



criteo.com - Retargeting

Warum senen Sie diesen Banner	? 💫 zalando
Hier sehen Sie die von Ihnen zuletzt angeschauten Produkte bei zalandode :	Personen die diese Produkte angeschaut haben, haben sich im Anschluss für folgende Produkte interessiert:
Crocs POLAR BEAR - Minilette - electric blue	Crocs AHOY - Minilette - electric blue/yellow
29,95 € Mehr infos	24,95 € Mehr infos
	Crocs POLAR BEAR - Minilette - electric blue
	29,95 € Mehr infos
Die während Ihrer Navigation von Criteo gesammelten Daten sind SIE MÖCHTEN DIE SE BANNER NICHT LÄNGER ANGEZEIGT BEKOMME Sie können die Banneranzeige temporär deaktivieren.	i vollkommen anonym . Um mehr zum Datenschutz zu erfahren, <u>klicken Sie hier</u> . EN?
 Die während Ihrer Navigation von Criteo gesammelten Daten sind SIE MÖCHTEN DIESE BANNER NICHT LÄNGER ANGEZEIGT BEKOMME ▶ Sie können die Banneranzeige temporär deaktivieren. Um diese Banner zalandode temporär zu deaktivieren klicken Sie Beachten Sie: Wenn Sie sich für diese Option entscheiden, sind Si anderen Criteo nutzenden Händlern angezeigt werden. Ausserdem: Sollten Sie auf die Händlerseite zalandode zurückke 	d vollkommen anonym. Um mehr zum Datenschutz zu erfahren, <u>klicken Sie hier</u> . EN? bitte <u>hier</u> . ie nicht für alle dynamischen Criteo-Banner ausgetragen: Es können Ihnen Banner ihren, kann Ihnen diese Art von Bannern zalandode erneut angezeigt werden.
Die während Ihrer Navigation von Criteo gesammelten Daten sind SIE MÖCHTEN DIESE BANNER NICHT LÄNGER ANGEZEIGT BEKOMME Sie können die Banneranzeige temporär deaktivieren. Um diese Banner zalandode temporär zu deaktivieren klicken Sie Beachten Sie: Wenn Sie sich für diese Option entscheiden, sind Si anderen Criteo nutzenden Händlern angezeigt werden. Ausserdem: Sollten Sie auf die Händlerseite zalandode zurückke SIE MÖCHTEN DIESE ART VON PERSONALISIERTER WERBUNG NICH	d vollkommen anonym. Um mehr zum Datenschutz zu erfahren, <u>klicken Sie hier</u> . EN? bitte <u>hier</u> . ie nicht für alle dynamischen Criteo-Banner ausgetragen: Es können Ihnen Banner ihren, kann Ihnen diese Art von Bannern zalandode erneut angezeigt werden. IT MEHR ANGEZEIGT BEKOMMEN?
 Die während Ihrer Navigation von Criteo gesammelten Daten sind SIE MÖCHTEN DIESE BANNER NICHT LÄNGER ANGEZEIGT BEKOMME Sie können die Banneranzeige temporär deaktivieren. Um diese Banner zalandode temporär zu deaktivieren klicken Sie Beachten Sie: Wenn Sie sich für diese Option entscheiden, sind Si anderen Criteo nutzenden Händlern angezeigt werden. Ausserdem: Sollten Sie auf die Händlerseite zalandode zurückke SIE MÖCHTEN DIESE ART VON PERSONALISIERTER WERBUNG NICH Sie können diese Banner definitif deaktivieren. Um den Service definitif zu deaktivieren, klicken Sie bitte <u>hier</u>. Dieser opt-out betrifft lediglich den Criteo-Service und wird nicht die 	d vollkommen anonym. Um mehr zum Datenschutz zu erfahren, <u>klicken Sie hier</u> . EN? bitte <u>hier</u> . ie nicht für alle dynamischen Criteo-Banner ausgetragen: Es können Ihnen Banner ihren, kann Ihnen diese Art von Bannern zalandode erneut angezeigt werden. IT MEHR ANGEZEIGT BEKOMMEN?
 Die während Ihrer Navigation von Criteo gesammelten Daten sind SIE MÖCHTEN DIESE BANNER NICHT LÄNGER ANGEZEIGT BEKOMME Sie können die Banneranzeige temporär deaktivieren. Um diese Banner zalandode temporär zu deaktivieren klicken Sie Beachten Sie: Wenn Sie sich für diese Option entscheiden, sind Si anderen Criteo nutzenden Händlern angezeigt werden. Ausserdem: Sollten Sie auf die Händlerseite zalandode zurückke SIE MÖCHTEN DIESE ART VON PERSONALISIERTER WERBUNG NICH Sie können diese Banner definitif deaktivieren. Um den Service definitif zu deaktivieren, klicken Sie bitte <u>hier</u>. Dieser opt-out betrifft lediglich den Criteo-Service und wird nicht di Bitte beachten Sie: Auch andere Unternehmen als Criteo bieten di Unternehmen Ihnen ebenfalls Retargeting Werbung anzeigen, klick Achtung: Das "Opt-Out" basiert auf Cookies. Wenn Sie alle Ihre Co Wenn Sie Criteo-Banner in Ihrem Browerer blockieren möhlten beiten 	d vollkommen anonym. Um mehr zum Datenschutz zu erfahren, <u>klicken Sie hier</u> . EN? bitte <u>hier</u> . ie nicht für alle dynamischen Criteo-Banner ausgetragen: Es können Ihnen Banner ihren, kann Ihnen diese Art von Bannern zalandode erneut angezeigt werden. IT MEHR ANGEZEIGT BEKOMMEN? ie Werbeanzeige von anderen Unternehmen verhindern. iese Art von Retargeting-Service an. Um mehr zu erfahren und zu wissen welche cken Sie bitte <u>hier</u> . pokies löschen, können wir nicht länger sehen, dass Sie sich ausgetragen haben.



Plista



YouTube



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

Naturi de voraussichtlich nochn diesen Jahrau eine andere Shops ware umsteigen. Daher möchlen wir Sie bitten, sich ihre Nickling voraussichtlich nochn diesen Jahrau eine andere Shops ware umsteigen. Daher möchlen wir Sie bitten, sich ihre Nickling voraussichtlich nochn diesen Jahrau eine andere Shops ware umsteigen. Daher möchlen wir Sie bitten, sich ihre Nickling voraussichtlich nochn diesen Jahrau eine andere Shops ware umsteigen. Daher möchlen wir Sie bitten, sich ihre Vore Charles wird die für is eine ihre de für sie wich gen Diese die gener Lein vor die die für is wich gen Diese die gener

fein.

Ihre persönlichen Nudel und Reis Gewürz Bratkartoffel Gewürzzubereitung Für Nudeln, Spaghetti und sämtliche Reisspeisen.

Fertiges Gewürz, besonders pikant. Geeignet für Bratkartoffel,

Nigella-Saat, geeignet für Salate und Brot.

50 g	1,75€	50 g	1,75€	50 g	8	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.



Tomaten Mozzarella Gewürzsalz 2ª SONDERANGEBOT Für Tomaten Mozzarella Salat.

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

olgendes köi	nnte Ihnen gefallen				
raten Gewürz		Suppenkräuter		Curry Madras Ge	würzzubereitung
	Geeignet für Kalbs-, Rinder- und Schweinebraten, für Saucen sowie für Ragouts.		Für Suppen aller Art.	0	Geeignet für Reis, Mayonnaise, herzhafte 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€

Bratkartoffel Gewürzzubereitung

Weil Sie folgendes kauften:

Weil Sie folgendes kauften: Weil Sie folgendes kauften:

Bratkartoffel Gewürzzubereitung

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

Bratkartoffel Gewürzzubereitung

Americano Honig Gewürzzubereitung Geeignet für Steaks und Braten nach amerikanischer Art.



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* which can be used for sorting the recommendations for the user. The recommender *r* is often called a top-k recommender.

$oldsymbol{U}$	=	$\{u_1, u_2, \dots u_m\}$		(1)
I	=	$\{i_1,i_2,\ldots i_n\}$		(2)
R_k	=	$\{R\subset I\wedge R =k\}$		(3)
$prefers_over$	=	$R_k imes R_k$		(4)
r	:	$U \rightarrow R_k \times prefers$	over	(5)

What should wolf and sheep eat?



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	6
Chicken	7	6	2	?	10	?
Pinguin	2	2	?	2	2	10
Bear	2	?	8	8	2	7
Lion	?	?	9	10	2	?
Tiger	?	?	8	?	?	8
Antilope	6	10	1	1	?	?
Wolf	1	?	?	8	?	6
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: ~5.607

https://github.com/ManuelB/facebook-recommender-demo/tree/master/docs/BedConExamples.R



Distribution of Ratings



Model and Memory Approaches

- Item(User) Based Collaborative Filtering
- Matrix Factorization e.g
 - Singular Value Decomposition

Main difference:

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

User Based Approach

- Find similar 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	?	4
Pinguin	2	2	?	2	2	10
Bear	2	?	8	8	2	7
Rabbit	10	7	?	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
Antilope	6	10	1	1	?	?
Sheep	?	8	?	?	?	?

Pearson Correlation

- 1 = very similar
- (-1) = complete opposite votings
- similarty between wolf and pinguin: -0.08219949
 - cor(c(1,8,4),c(2,2,10))
- similarity between wolf and bear: 0.9005714
 - cor(c(1,8,4),c(2,8,7))
- similarity between wolf and rabbit: -0.7600371
 - cor(c(1,8,4),c(10,2,1))

Predicted ratings

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



http://public.lanl.gov/mewall/kluwer2002.html

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] F.37 [,4] F.57 F.67 [1.] 47.62782 [2,] 0.00000 15.42104 0.000000 0.000000 0.000000 0.000000 [3,] 0.00000 0.00000 9.022838 0.000000 0.000000 0.000000 [4,] 0.00000 0.00000 0.000000 7.118305 0.000000 0.000000 0.00000 0.000000 0.000000 6.178605 0.000000 F5.1 0.00000 [6,] 0.00000 0.00000 0.000000 0.000000 0.000000 3.055463

> [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	7.280272	8.268712	0.3536591	1.796507	6.912752	2.189784
Cow	7.384148	8.452674	5.5503006	6.393006	7.291277	5.504358
Dog	3.664074	4.283640	9.7847294	9.362275	3.997029	7.177697
Pig	5.666205	6.485401	4.2012410	4.854796	5.591826	4.187220
Chicken	7.410822	8.461391	3.8537142	4.904712	7.225067	4.438587
Pinguin	2.044927	2.398469	6.0714860	5.762706	2.263669	4.392056
Bear	3.202301	3.741999	8.4110593	8.058648	3.485718	6.184238
Lion	4.309992	5.008601	9.1351898	8.922161	4.573631	6.941345
Tiger	5.405124	6.220018	6.6390270	6.947850	5.476036	5.658446
Antilope	7.307439	8.312494	1.3719655	2.698603	6.993377	2.841130
Wolf	4.001492	4.62490	6.4990366	6.538265	4.139390	5.190845
Sheep	6.146885	7.036814	4.6550107	5.352366	6.071446	.604012

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

Architecture of the recommender





Terminal — bash — 125×46

META-INF/ META-INF/MANIFEST.MF WEB-INF/ Packaging 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-lana-2.6.jar WEB-INF/lib/commons-logging-1.0.3.jar WEB-INF/lib/commons-math-2.2.jar WEB-INF/lib/quava-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/mayen/de.apaxo.bedcon/facebook-recommender-demo/ META-INF/mayen/de.apaxo.bedcon/facebook-recommender-demo/pom.xml META-INF/maven/de.apaxo.bedcon/facebook-recommender-demo/pom.properties Manuel-Blechschmidts-MacBook-Pro-2:taraet manuel\$

Maven pom.xml

Terminal - vim - 158×52

?xml version="1.0"?>

曲 dproject 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> dame>BedCon Demo for a Facebook Recommender <description>This projects shows how you create a war with a recommender in it based on a dataset by Facebook likes. <dependencies> <dependency> <groupId>org.apache.mahout</groupId> <artifactId>mahout-core</artifactId> <version>0.6</version> </dependency> <dependency> <aroupId>javax</aroupId> <artifactId>javaee_api</artifactId> <version>6.0</version> <scope>provided</scope> </dependency> <dependency> <aroupId>org.apache.solr</aroupId> <artifactId>solr-commons-csv</artifactId> <version>3.1.0</version> </dependency> </dependencies> ∞rganization> <name>Apaxo GmbH</name> <url>http://www.apaxo.de</url> </organization> durl>http://www.manuel-blechschmidt.de</url> <SCM> <url>scm:git:git@github.com/ManuelB/facebook-recommender-demo</url> <connection>scm:ait:ait@aithub.com/ManuelB/facebook-recommender-demo</connection> <developerConnection>scm:git:git@github.com/ManuelB/facebook-recommender-demo</developerConnection> </scm>

38	⊲build>
39	<pre><finalname>facebook-recommender-demo</finalname></pre>
40	<plugins></plugins>
41	⊲plugin>
42	⊲groupId>org.glassfish
43	⊲artifactId>maven-embedded-glassfish-plugin⊲/artifactId>
44	
45	
46	<pluginmanagement></pluginmanagement>
47	⊲plugins>
48	⊲plugin>
49	⊲groupId>org.glassfish
50	⊲artifactId>maven-embedded-glassfish-plugin⊲/artifactId>
51	<pre><version>3.1.1</version></pre>
52	⊲configuration>
53	<goalprefix>glassfish</goalprefix>
54	<pre><app>target/\${project.artifactId}.\${project.packaging}</app></pre>
55	<pre><port>8010</port></pre>
56	
57	
58	
59	
60	dout to-
61	<repositories></repositories>
62	<repository></repository>
63	<10>glassfish-repository 10
69	<hamesjava.net for="" glassfish<="" hames<="" repository="" td=""></hamesjava.net>
22	<pre></pre> dvitshttp://download.java.net/maven/glassfish
22	
201	
00	htoleces

Conclusion

Recommendation is a lot of math You shouldn't implement the algorithms again There are a lot of unsanswered questions - Scalibility, 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-