Введение в рекомендательные системы

Игнатов Дмитрий Игоревич◊

♦ Национальный исследовательский университет Высшая школа экономики Факультет компьютерных наук Департамент анализа данных и искусственного интеллекта & Лаборатория интеллектуальных систем и структурного анализа

2017

План занятия

На первых двух встречах:

- Введение в рекомендательные системы (РС). Подходы на основе сходства по пользователями и на основе сходства по объектам рекомендации. Оценка качества рекомендательных систем (Точность, полнота, F-мера. Бимодальная кроссвалидация).
- Булева матричная факторизация и сингулярное разложение (SVD).
 Сравнение результатов на основе метода ближайшего соседа по МАЕ на примере рекомендации фильмов.
- Гибридные рекомендации на примере сервиса онлайн-радиостанций.

Дополнительные темы.

- Модели SVD, SVD++ и time-SVD. Градиентный спуск.
- Контекстные рекомендации.
- Овободно-распространяемые библиотеки РС.
- Пример РС для краудсорсинга на основе бикластеризации.
- РС на основе бикластеризации и ассоциативных правил.
- Системы совместного пользования ресурсами. РС для фолксономий.

Оглавление

- Case-study
 - Неформальное введение
 - User-based и item-based подходы. Оценка качества.
 - BMF & SVD
 - Рекомендация радиостанций
- Полезные ссылки
 - Что почитать?
 - Сообщество, конференции, курсы
 - Примеры компаний
 - Источники данных
 - Свободно-распространяемые РС
- Дополнительные темы
 - Модель на основе идеи SVD. Градиентный спуск.
 - Контекстные рекомендации

3 / 25

Таксономия рекомендательных систем

- Неперсонифицированные (Non-personalised)
 - ► Средняя оценка (пример: https://www.kinopoisk.ru/)
- Основанные на фильтрации содержания (Content-based RS)
 - ▶ по сходству описания (пример: http://www.spellsmell.ru/)
- Коллаборативная фильтрация (Collaborative Filtering) (пример: https://movielens.org/)
 - ▶ по сходству пользователей (user-based RS)
 - по сходству объектов (item-based RS)
 - ▶ матричная факторизация (BMF, NMF, SVD, PLSA, LDA и т.п.)
 - ассоциативные правила и частые множества (пример объяснения: https://www.amazon.com/)
- Гибридные РС

Рекомендательные системы

http://Amazon.com

Frequently Bought Together







Price For All Three: \$86.01

Add all three to Cart Add all three to Wish List

Show availability and shipping details

☑ This item: Machine Learning for Hackers by Drew Conway Paperback \$33.87

Machine Learning in Action by Peter Harrington Paperback \$25,75

Programming Collective Intelligence: Building Smart Web 2.0 Applications by Toby Segaran Paperback \$26.39

Customers Who Bought This Item Also Bought







Machine Learning in Action > Peter Harrington stratestestestes (10) Paperback \$25.75

Mining the Social Web:

Analyzing Data from ... > Matthew A. Russell stratestesteste (19) Paperback \$26.36



Data Analysis with Open Source Tools > Philipp K. Janert ***** (29) Paperback \$24.05



R Cookbook (O'Reilly Cookbooks) > Paul Teetor ************ (18) Paperback \$32.43



Are any of these items inappropriate for this page? Let us know

(日) (日) (日) (日)

5 / 25

\$25.06

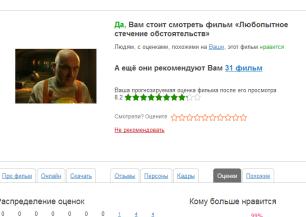
Рекомендательные системы

http://Imhonet.ru

Оценки фильма Любопытное стечение обстоятельств

Een Bizarre Samenloop Van Omstandigheden, A Curious Conjunction of Coincidences

Фильмы / Комедии / обстоятельств» /



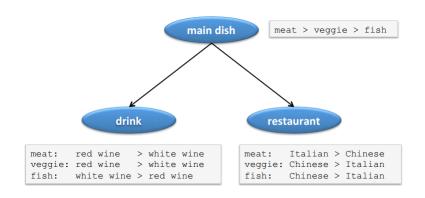
Распределение оценок



Кому нравится:	6	99%	1%	a

Обучение предпочтениям

http://www.preference-learning.org/



7 / 25

Таксономия рекомендательных систем

- Неперсонифицированные (Non-personalised)
 - Средняя оценка
- Основанные на фильтрации содержания (Content-based RS)
 - по сходству описания
- Коллаборативная фильтрация (Collaborative Filtering)
 - ▶ по сходству пользователей (user-based RS)
 - по сходству объектов (item-based RS)
 - матричная факторизация (BMF, NMF, SVD, PLSA, LDA и т.п.)
 - ассоциативные правила и частые множества
- Гибридные РС

(HSE)

Рекомендательные системы

http://Amazon.com

Frequently Bought Together







Price For All Three: \$86.01

Add all three to Cart Add all three to Wish List

Show availability and shipping details

☑ This item: Machine Learning for Hackers by Drew Conway Paperback \$33.87

Machine Learning in Action by Peter Harrington Paperback \$25,75

Programming Collective Intelligence: Building Smart Web 2.0 Applications by Toby Segaran Paperback \$26.39

Customers Who Bought This Item Also Bought







Machine Learning in Action

> Peter Harrington stratestestestes (10) Paperback \$25.75



Mining the Social Web: Analyzing Data from ... > Matthew A. Russell stratestesteste (19) Paperback \$26.36



Data Analysis with Open Source Tools > Philipp K. Janert ***** (29) Paperback \$24.05



R Cookbook (O'Reilly Cookbooks) > Paul Teetor ************ (18) Paperback \$32.43



Paperback \$25.06

Are any of these items inappropriate for this page? Let us know

Рекомендательные системы

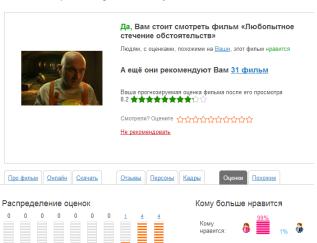
Всего оценок - 9

http://Imhonet.ru

Оценки фильма Любопытное стечение обстоятельств

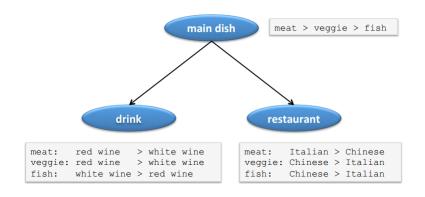
Een Bizarre Samenloop Van Omstandigheden, A Curious Conjunction of Coincidences

Фильмы / Комедии / обстоятельств» /



Обучение предпочтениям

http://www.preference-learning.org/



11 / 25

Case-study 1: Введение

- Введение в рекомендательные системы (PC). Подходы на основе сходства по пользователями и на основе сходства по объектам рекомендации. Оценка качества рекомендательных систем (Точность, полнота, F-мера. Бимодальная кроссвалидация).
- Dmitry I. Ignatov, Jonas Poelmans, Guido Dedene, Stijn Viaene: A New Cross-Validation Technique to Evaluate Quality of Recommender Systems. PerMIn 2012: 195-202.
- Игнатов Д. И., Каминская А. Ю., Магизов Р. А. Метод скользящего контроля для оценки качества рекомендательных интернет-сервисов // КИИ-2010, Т. 1. М.: Физматлит, 2010. С. 175-182.
- Слайды по запросу.

Case-study 2: BMF & SVD

- Булева матричная факторизация и сингулярное разложение (SVD).
 Сравнение результатов на основе метода ближайшего соседа по МАЕ на примере рекомендации фильмов.
- Dmitry I. Ignatov, Elena Nenova, Natalia Konstantinova, Andrey V. Konstantinov: Boolean Matrix Factorisation for Collaborative Filtering: An FCA-Based Approach. AIMSA 2014: 47-58
- Elena Nenova, Dmitry I. Ignatov, Andrey V. Konstantinov: An FCA-based Boolean Matrix Factorisation for Collaborative Filtering. FCA Meets IR 2013: P. 57-73
- Слайды

2017

Case-study 3: Рекомендация радиостанций

- Гибридные рекомендации на примере сервиса онлайн-радиостанций.
- Dmitry I. Ignatov, Sergey I. Nikolenko, Taimuraz Abaev, Natalia Konstantinova: Online Recommender System for Radio Station Hosting: Experimental Results Revisited. WI-IAT (2) 2014: 229-236
- Dmitry I. Ignatov, Andrey V. Konstantinov, Sergey I. Nikolenko, Jonas Poelmans, Vasily Zaharchuk: Online Recommender System for Radio Station Hosting. BIR 2012: 1-12
- Слайды

Оглавление

- Case-study
 - Неформальное введение
 - User-based и item-based подходы. Оценка качества.
 - BMF & SVD
 - Рекомендация радиостанций
- Полезные ссылки
 - Что почитать?
 - Сообщество, конференции, курсы
 - Примеры компаний
 - Источники данных
 - Свободно-распространяемые РС
- ③ Дополнительные темы
 - Модель на основе идеи SVD. Градиентный спуск.
 - Контекстные рекомендации

Что почитать?

- Recommender Systems Handbook, 2011 "First comprehensive handbook dedicated entirely to the field of recommender systems."
- O.Celma. Music Recommendation and Discovery, 2010 "...this book presents the state of the art of all the different techniques used to recommend items, focusing on the music domain as the underlying application."
- Тоби Сегаран. Программируем коллективный разум. Глава 2, 2012(2008)
- Greg Linden et al. Amazon.com Recommendations: Item-to-Item Collaborative Filtering. Industry Report. 2003
- Y. Koren, Matrix Factorization Techniques for Recommender Systems, IEEE Computer, 2009
- Вводные статьи Сергея Николенко на Habrahabr
- . . .

Сообщество, конференции, курсы

- Серия конференций RecSys
- RecSys Wiki
- International Society for Music Information Retrieval (ISMIR)
- J.A. Konstan, M.D. Ekstrand. Introduction to Recommender Systems. Coursera
- С.Николенко. Рекомендательные системы. Лекции по машинному обучению в КФУ, 2014
- К.В. Воронцов Коллаборативная фильтрация. Курс лекций по машинному обучению
- ...

Примеры компаний

- ИМХОНЕТ рекомендательный сервис
- "Retail Rocket платформа для мультиканальной персонализации интернет-магазина на основе big data, созданная разработчиками рекомендательных систем Ozon.ru и Wikimart.ru"
- Surfingbird рекомендательная система веб-страниц
- "Gravity Rock Solid Recommendations is a fast-growing company that helps customers with its state-of-the-art recommendation solutions."

• ...

Источники данных

- RecSys Challenge 2015
- Group Lens Datasets
- ECML/PKDD Discovery Challenge 2011
- BibSonomy :: dumps for research purposes
- Million Song Dataset Challenge
- Job Recommendation Challenge at Kaggle
- . . .

Свободно-распространяемые РС

- MyMediaLite
- Easyrec
- Python-recsys
- LibRec
- LensKit
- MRec
- SVDFeature
- ...

Оглавление

- Case-study
 - Неформальное введение
 - User-based и item-based подходы. Оценка качества.
 - BMF & SVD
 - Рекомендация радиостанций
- Полезные ссылки
 - Что почитать?
 - Сообщество, конференции, курсы
 - Примеры компаний
 - Источники данных
 - Свободно-распространяемые РС
- Дополнительные темы
 - Модель на основе идеи SVD. Градиентный спуск.
 - Контекстные рекомендации

Модель на основе идеи SVD. Градиентный спуск.

Yehuda Koren, Robert M. Bell: Advances in Collaborative Filtering. Recommender Systems Handbook 2011: 145-186

• Базовая модель:

$$r_{ui} = \mu + b_i + b_u + q_i^T p_u + e_{ui}$$

• Целевая функция:

$$\min_{b,q,p} = \sum_{(u,i)\in R} (r_{ui} - \mu - b_i - b_u - q_i^T p_u)^2 + \lambda (b_i^2 + b_u^2 + ||q_i||^2 + ||p_u||^2),$$
 где $R = \{(u,i)|$ оценка r_{ui} определена $\}$

• Метод градиентного спуска:

$$e_{ui} = r_{ui} - \hat{r}_{ui}$$

$$b_{u} \leftarrow b_{u} + \gamma \cdot (e_{ui} - \lambda \cdot b_{u})$$

$$b_{i} \leftarrow b_{i} + \gamma \cdot (e_{ui} - \lambda \cdot b_{i})$$

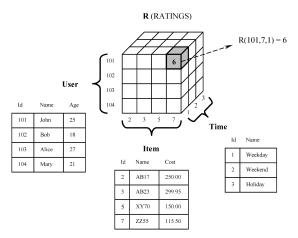
$$q_{i} \leftarrow q_{i} + \gamma \cdot (e_{ui} \cdot p_{u} - \lambda \cdot q_{i})$$

$$p_{u} \leftarrow p_{u} + \gamma \cdot (e_{ui} \cdot q_{i} - \lambda \cdot p_{u})$$

◆ロト ◆団 > ◆ 差 > ◆ 差 > ・ 差 ・ 釣 Q (*)

Контекстные рекомендации

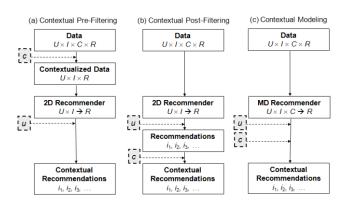
Gediminas Adomavicius, Alexander Tuzhilin: Context-Aware Recommender Systems. Recommender Systems Handbook 2011: 217-253



Многомерная модель $User \times Item \times Time$ рекомендательного пространства (контекстная информация — время)

Контекстные рекомендации

G. Adomavicius, A. Tuzhilin, 2011(2005)



Способы встраивания контекста в пространство рекомендаций

(HSE) RecSys 2017 24 / 25

Вопросы и контакты

www.hse.ru/staff/dima

Спасибо!

dmitrii.ignatov[at]gmail.com

dignatov[at]hse.ru