Hello 个性化推荐

货架与购物车的矛盾





货架与购物车的矛盾

根本原因:信息过载





电商中的购物路径

- 普通青年
- 每次购物,必逐层进入其所需物品的类目,疯狂的 转动鼠标滚轮,直至目标出现,并乐此不疲



电商中的购物路径

- 文艺普青
- 搜索搞定一切, 搜不出来或者排的太靠后就是不存在



电商中的购物路径

- 文艺青年
- 直接打开喜欢的商品,通过关联推荐选择比较

更多供您考虑的商品

您浏览过

查看此商品的顾客也查看了











CHERRY 樱桃... ★★★★ (31) ¥ 469.00 ¥ 440.00 CHERRY 樱桃... ★★★★ (40) ¥ 449.00 ¥ 410.00 CHERRY 樱桃G80... ★★★★ (35) ¥899.00 ¥ 699.00 Cherry 樱桃 机械键盘 G80... ¥ 279.00 CHERRY 樱桃... ★★★★ (79) ¥ 390.00

推荐所需技能

• 做个性化推荐系统需要什么技能?

推荐所需技能

• 做个性化推荐系统需要什么技能?

答:

数学、统计学、数据挖掘、网站分析、python、 java、R、SPSS、hadoop、OpenStack、 BigData、人工智能、机器学习、语义分析、决 策树、聚类、贝叶斯置信网络、神经网络、 &*#@%\$.....

推荐所需技能

• 做个性化推荐系统需要什么技能?



python, ck,____

分析、决络

Hello 推荐

- 现有用户订单如下,只考虑购物车中有多个商品的记录
- 简单的计算购物车中任意两个商品的组合在所有的购物车中出现的次数,可得商品关联度矩阵

用户	购物车中商品
101	a b c
102	ас
103	d c
104	ас
105	a c d

Hello 推荐

- 现有用户订单如下,只考虑购物车中有多个商品的记录
- 简单的计算购物车中任意两个商品的组合在所有的购物车中出现的次数,可得商品关联度矩阵

用户	购物车中商品
101	a b c
102	a c
103	d c
104	ас
105	a c d



组合	出现的次数
a b b a	1
a c c a	4
b c c b	1
d c c d	2

Hell 推荐

- 根据商品关联度矩阵,给用户推荐商品
- 现有一用户正在浏览商品a,因为a与c同时出现的次数最多,所以应该把商品c推荐给他
- 当然,如果推荐位不只一个,那么应该按照关联度从高到低选取与a最相关的商品做为推荐

Hell 推荐

- 根据商品关联度矩阵,给用户推荐商品
- 现有一用户正在浏览商品a,因为a与c同时出现的次数最多,所以应该把商品c推荐给他
- 当然,如果推荐位不只一个,那么应该按照关联 度从高到低选取与a最相关的商品做为推荐

恭喜你!第一版推荐系统已经完成

Hell 推荐





司时出现的

完成

来看看我们的成果吧

这是对苏宁易购的用 户浏览数据应用上述 算法得出的结果示例, 结果还不算坏吧

浏览了"语义网数据管理技术及应用 '746921'的人

正浏览了	相关度
计算机网络实验指导书(第2版)	1
结网@改变世界的互联网产品经理	1
NS网络模拟和协议仿真	1
精彩网址收藏夹	1
反黑风暴 网络渗透技术攻防高手修炼	1
现场总线系统设计与应用丛书 LONWORKS总线系统设计与应用	1
电子政务系统建设与管理(1CD)	1
中国互联网协会全国大学生网络商务创新应用大赛优秀案例选辑3	1
物联网技术导论	1
电子政务(第2版)	1
物联网:影响未来 国务院发展研究中心研究丛书	1
智慧的物联网感知中国和世界的技术	1
计算机网络工程与实训教程	1
TD-SCDMA网络规划与工程	1
网上支付-网商成功之道	1
电子商务概论(第2版)	1
电脑硬道理-网管实战(第12版)(附盘)	1
虚拟计算环境中的覆盖网构建技术	1
淘宝网店拍摄/拍摄/装修/推广完全攻略(附盘)	1
电子政务系统的体系结构	1
数据通信与计算机网络(第3版)/高等学校规划教材	1
IP多播网络的设计与部署.第1卷	1
新手学网络攻防	1

40 ¥ etc

面临的问题

- 数据稀疏
- 二两醋与一斤螃蟹
- 白推
- 促销的干扰
- 推荐结果趋于单一化

面临的问题

- 数据稀疏 大部分购买记录都不可用
- 二两醋与一斤螃蟹 活性碳推冰箱
- 白推 手机推内存卡,实际上内存卡是送的
- 促销的干扰 凑单,推出的结果风马牛不相及
- 推荐结果趋于单一化 推荐结果大部分是强相关的

离线评测

购物车大小:99128

推荐结果集大小:70852

处理后的购物车大小:32227

推荐结果集大小:32227

命中率:94099 / 3095981 = 0.0303

准确率:10258 / 188586 = 0.0543

覆盖率:6119 / 72671 = 0.0842

数据稀疏

数据稀疏是推荐系统面临的头等问题,考虑前面的推荐系统,如何缓解因可用的购买记录相比总记录数少很多带来的关联矩阵稀疏的问题?

数据稀疏

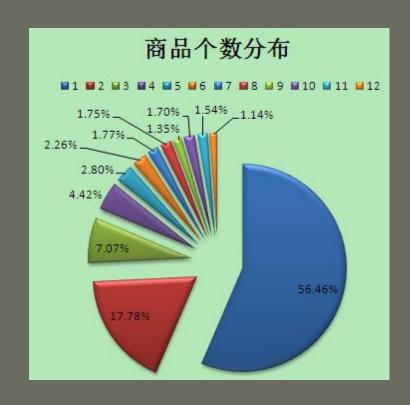
数据稀疏是推荐系统面临的头等问题,考虑前面的推荐系统,如何缓解因可用的购买记录相比总记录数少很多带来的关联矩阵稀疏的问题?



所谓购物车就是一起购买的商品的集合,如果 我们把用户一周之内购买的商品都算进一个购 物车,可用记录数是不是就多了很多?

推荐结果分布

- 右图是推荐结果中的商品跨的目录数分布
- 可以看出56%的推荐 结果都属于同一个目 录,推荐结果内聚性 非常强



基于物品的协同过滤

• 基本思想是购买两个商品的人群重合度越高,则两个商品的关联性越强。

$$w(a,b) = \frac{N(a) \bigcap N(b)}{\sqrt{N(a)*N(b))}}$$

• N(a): 购买商品a的用户集合

• N(b): 购买商品b的用户集合

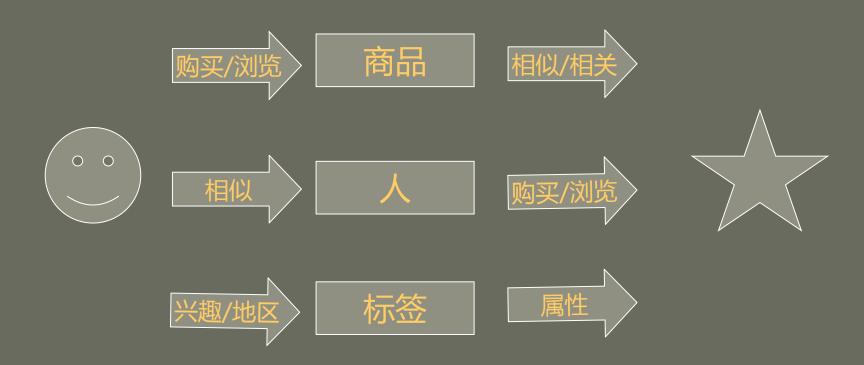
推荐结果分布

计算结果较发散性,除了空调与挂架之类的强相关结果,还会的强相关结果,还会得出手机与笔记本这样的关联关系看起来不是很明显的结果,不是很明显的结果,且推荐结果较多



推荐的本质

• 把人和物通过某种方式联系起来



推荐技术分布

协同过滤、SVD、LSA

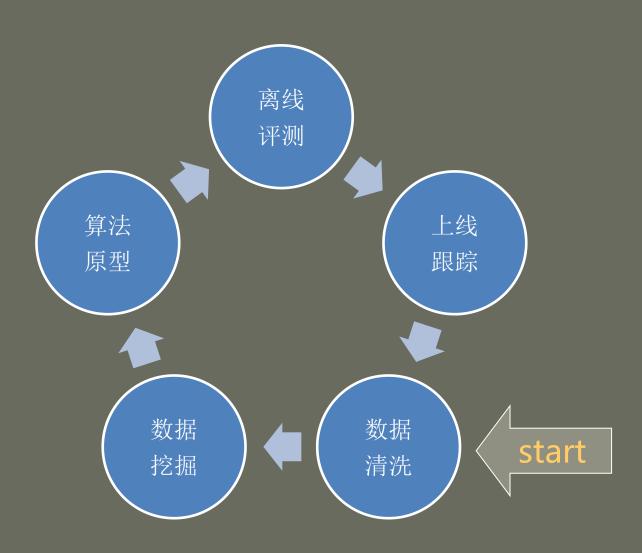
推荐

K-means、SVM、Apriori、 回归分析、决策树、神经网络

数据挖掘

hadoop、OpenStack GPU、HANA 基础计算平台

完整的个性化推荐



合格的个性化推荐攻城狮

- 数据分析与数据挖掘
- 网站分析
- 用户体验
- 消费者行为心理学
- 分布式计算
- 编程多面手

• 简而言之:数据科学家

切入点

- R语言、Mahout
- 书籍推荐:
- 《数据之魅:基于开源工具的数据分析》
- 《数据挖掘与R语言》
- 《应用多元统计分析》(哈德勒、西马)
- 国内唯一一本专门讲推荐的《推荐系统实践》,可惜的是书内错误太多不建议初学者看

不懂数据分析的码农不是一个好的产品经理

Blog: http://my.oschina.net/enyo/blog

E-mail: hengyangma@gmail.com