ALS推荐的应用

赵海臣

背景

- ▶ ALS应用于
 - 。对活跃用户进行商品推荐
 - 。生成用户标签
 - 品牌喜好度
 - 类别喜好度

- 参考codes中mainFunc.py
- ▶ 流程
 - 。 数据清洗
 - 活跃用户筛选: 只推荐活跃用户, 原因:
 - 1.活跃用户的推荐结果精确度高,有推荐价值;
 - 2.构建更稠密矩阵,有利于提高整体精确度
 - userId
 - 用户浏览数据
 - userId, productId, Time
 - 用户订单数据
 - userld, productld, Time
 - 用户购物车数据
 - userld, productld, Time
 - 用户收藏夹数据
 - userId, productId, Time

- · 召回商品数据:只推荐top5000热销商品,原因:
 - · 1.Top5000商品的推荐结果精确度高,有推荐价值;
 - 2.构建更稠密矩阵,有利于提高整体精确度;
 - · 3.top5000热销商品占据销量总量87%以上
 - productId
 - · *Top热销占总销量的比例
 - # Recall products threshold
 - # Facts(Mar,16th,2017):
 - # <= 10000 93.37%
 - # <= 7000 90.52%
 - # <= 5000 87.00%
 - # <= 3000 80.18%
 - # <= 1000 62.19%
 - · # <= 100 27.19%

- 。筛选活跃用户数据
 - 用户浏览数据
 - userId, productId, Time
 - 用户订单数据
 - userId, productId, Time
 - 用户购物车数据
 - userId, productId, Time
 - 用户收藏夹数据
 - userId, productId, Time

- 。聚合用户-商品评分
 - 用户-商品评分=所有行为记录权值累加
 - 用户-商品1次浏览记录 =1*浏览记录权重*时间衰减因素
 - 用户-商品1次订单记录 =1*订单记录权重*时间衰减因素
 - 用户-商品1次购物车记录=1*购物车记录权重*时间衰减因素
 - 用户-商品1次收藏夹记录=1*收藏夹记录权重*时间衰减因素
 - *用户的行为分值随时间衰减,时间衰减方程= $0.3 + e^{(-\omega^*|dateDiff|)}$

- 。ALS训练
- 。复购商品过滤
 - 对用户最近15天购买过的商品进行过滤, 防止重复推荐
- 。将推荐列表,每个用户截取分数最高的前100个商品,生成CSV文件

标签推荐

▶ 将流程中的productId换成对应的brandId, category_v3_3,用户推荐的得分即用户对不同标签的喜好得分。

ALS商品推荐AB测试

聚美优品APP购物车下"今日推荐",AB测试结果, 推荐组为ALS推荐,对照组为TOP100热销爆款



ALS商品推荐AB测试

聚美优品APP购物车下"今日推荐",AB测试结果, 推荐组为ALS推荐,对照组为TOP100热销爆款



详细报告

▶邮件"首页猜你喜欢"

测试汇总数据如下:

数据类型	数据说明	推荐组(A)	对照组(B)	差值比 (A/B-1)	结论备注
入口数 据	入口曝光UV	1479203	1481406	-0.1%	入口流量基本均衡,差 距在误差范围内
	入口点击UV	19334	19334	0.0%	
	入口用户CTR	1.31%	1.31%	0.1%	
流量数据	素材曝光PV	528073	480018	10.0%	流量数据有了比较大幅 度的提升
	素材点击UV	6863	4677	46.7%	
	素材点击PV	17234	8007	115.2%	
销售数 据	销售额	16099.7	6270.4	156.8%	订单数据有了比较明显 的提升
	订单量	174	76	128.9%	
核心数据	素材点击PV/入口点击 UV	89.1%	41.4%	115.2%	平均每用户点击比例大 幅提升
	素材点击UV/入口点击 UV	35.5%	24.2%	46.7%	发生点击的用户比例增 加
	素材曝光PV/入口点击 UV	27.31	24.83	10.0%	曝光素材数增加,用户 阅读深度提升
	eCPM	832.7	324.3	156.8%	每UV价值大幅度提升
	销售额/订单量	92.5	82.5	12.1%	用户每次消费消费额有 部分提升

The end