基于订单关联规则改善改善性需求推荐

赵海臣



背景

∞截至2017-06-14,聚美优品首页千人千面已经使用了

- 基于MF ALS的用户长期个性模型
- 基于CF的用户短期兴趣模型
- ❖ 基于点击的用户直接兴趣模型
- 基于ECPM的商品实时热门模型

《考虑到另外一种情况:用户购买了一台全新笔记本电脑,使用一段时间后会逐渐提出一些改善性需求,例如一个更好的鼠标、鼠标垫、游戏键盘、散热垫。基于这种后期的改善性需求,可以在首页推荐中适当地加入一些订单关联性的商品。



关联规则的实施

≪只考虑A=>B的单商品关联关系,挖掘出A=>B的强相关关系,然后基于用户近期订单,基于近期购买商品推荐对应的强相关商品。

- ❖ 挖掘最近一年订单中的频繁-2项集,获得项集的支持度Support, 并过滤掉支持度小于SupportThr的项集;
- ◇ 计算频繁-2项集的置信度Confidence,并过滤掉置信度小于 ConfidenceThr的项集;
- ◇ 由上两步,获得了强相关的A=>B商品关系;
- ◇ 收集用户近期的订单商品,基于订单商品A使用强相关的关联规则A=>B获得推荐列表B



几点考虑

★由于关联规则的主要场景不适用于用户推商品,因此基于订单的推荐主体方针为"少而精",追求高召回率,高准确率,并且应该限制此引擎的推荐数量:

- ◆ 关联规则的主要适用场景为购物车的商品推商品,因此使用于用户订单推商品的推荐方式必须要有强相关关系的商品,否则将有可能适得其反;
- ◆ SupportThr与ConfidenceThr阈值应该设置到较高的水准,获得更强的相关关系;
- 用户订单中的单个商品关联出的商品应该设置一个数量限制, 防止关联规则推荐的滥用;



测试方法

∞离线测试方法:

- ◆ 由于基于关联规则的推荐数量有限,平均一个用户<=10个,并且用户与用户之间数量不一致,因此直接与top100热销商品进行召回率/精确度/销售额对比并不合理
- 可以将用户订单关联规则推荐替换cf或者als推荐的top100末端商品,然后间接通过与原始的cf或者als推荐进行召回率/精确度/销售额的对比来评估订单关联规则推荐的效果。
 - 问题:
 - 订单推荐的用户-商品可能与cf/als重合
 - · 需要准确地将cf/als的末端相应数量的商品给挤出去
 - 解决途径:
 - 将订单推荐的商品分数加上100,一定大于所有cf/als的分数
 - 将两个列表融合,相同用户-商品分数融合相加,再取 Top100,就能保证订单推荐的商品一定在列表,并且 将cf/als最后商品给挤出去。

测试指标参数

∞参数:

♦ OrderConcernTimeAcross : Last 365 days

♦ UserOrderTimeAcross : Last 15 days

supportThr : 5.0

confidenceThr : 1%

product => products Maximum Num : 5

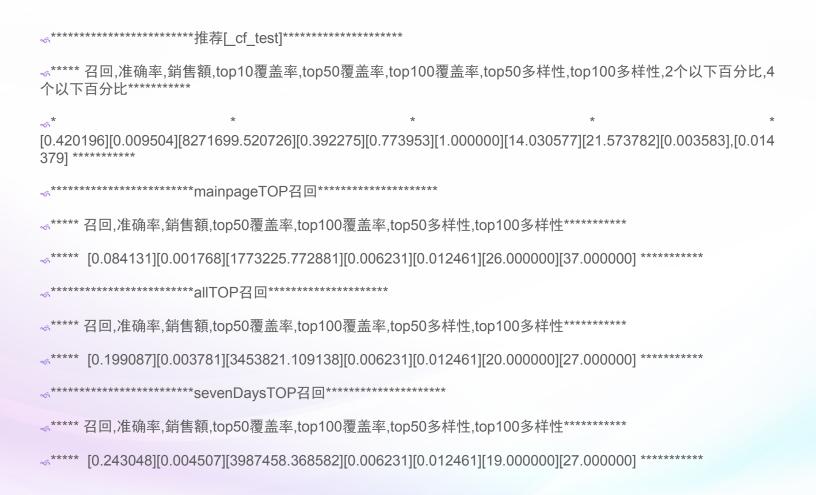
≪结果指标:

☼ TotalRecommendUsers : 1323688

❖ ProductsPerUser : 8.978808450329685

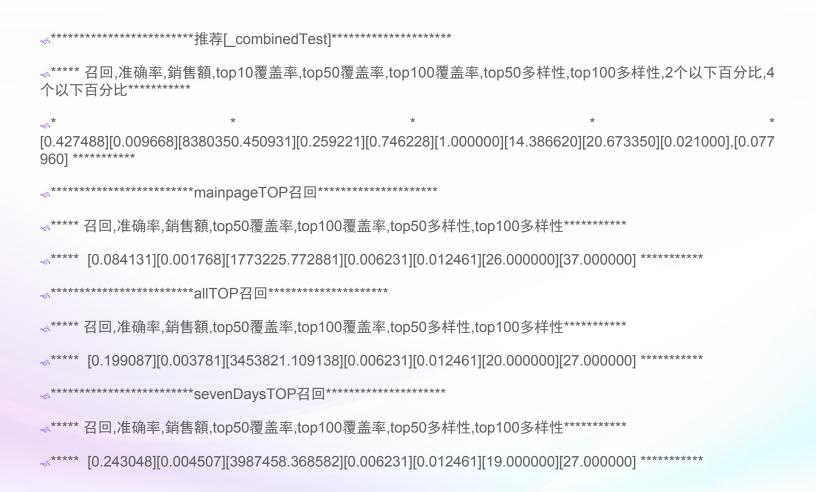


cf结果(基于订单推荐用户)





混合结果(基于订单推荐用户)





结论

◆基于订单关联规则的推荐能提升离线评测1%-2%的召回率/精确度/销售额;



与近期模型结果的融合方法

《考虑到订单推荐的辅助性质与应用场景,用于用户推荐应该确保较优质的推荐结果,尽量精简,宁缺毋滥:

☆ 增加关联规则的置信度、支持度阈值,提高关联强度:

OrderConcernTimeAcross : Last 365 days

UserOrderTimeAcross : Last 15 days

supportThr : 10.0

confidenceThr : 5%

per product => Maximum Associated Products Num : 2

◇ 将最后的结果按照分数排名分别插入原始推荐列表的排名10, 20, 30, ... 100, 即最多插入10个订单关联的商品, 分散在 top100推荐商品排名第10, 20, 30, 40...,100位。



融合结果(基于订单推荐用户)

```
☞**********************推荐[ Combine test]***************
∞****** 召回,准确率,銷售額,top10覆盖率,top50覆盖率,top100覆盖率,top50多样性,top100多样性,2个以下
百分比.4个以下百分比*********
00],[0.139690] *******
```



融合结果分段(基于订单推荐用户)

```
√lowRank = 0, highRank = 19

⊸lowRank = 20, highRank = 39

    ≪lowRank = 40, highRank = 59
⊸lowRank = 60, highRank = 79
≪******** 召回,准确率,銷售額,top10覆盖率,top50覆盖率,top100覆盖率,top50多样性,top100多样性,2个以下百分比,4个以下百分比******************************
****** [0.010784][0.000297][211121.700119][0.756645][1.000000][1.000000][8.768631][8.768631][0.033191],[0.140929] ***********
⊸lowRank = 80, highRank = 99
```



cf+点击(基于订单推荐用户)

```
«***********************推荐[_CF_test]**************
≪****** 召回,准确率,銷售額,top10覆盖率,top50覆盖率,top100覆盖率,top50多样性,top100多样性,2个以下百分比,4
个以下百分比********
[0.447799][0.010093][8320708.412263][0.392107][0.774629][1.000000][13.616908][20.855827][0.004330], [0.017807][0.017807][0.017807][0.017807][0.017807][0.017807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.01807][0.
102] *******
****** [0.071872][0.001611][1701487.182503][0.006252][0.012503][27.000000][37.000000] *********
```



cf+点击分段(基于订单推荐用户)

```
。*************************推荐[_CF_test] ****************

√lowRank = 0, highRank = 19

solowRank = 20, highRank = 39

solowRank = 39
⊸lowRank = 40, highRank = 59
⊸lowRank = 60, highRank = 79
≪******** 召回,准确率,銷售額,top10覆盖率,top50覆盖率,top100覆盖率,top50多样性,top100多样性,2个以下百分比,4个以下百分比******************************
⊸lowRank = 80, highRank = 99
```

分析

⊸基于订单关联规则的推荐能提升离线评测1%-2%的召回率/精确度/销售额;

≪从分段结果看来,每个段的效果都有对应的提升,因此基于订单关联规则的结果可以较好地融合。



THE END

THANK YOU!

