







2020 中国系统架构师大会

SYSTEM ARCHITECT CONFERENCE CHINA 2020

架构融合 云化共建

[live 2020年10月22日 - 24日网络直播





推荐系统在同程旅行的应用

数据中心一吴磊







自我介绍



• 2017年, 毕业于华东理工大学 研究方向: 统计计算

• 2017-2019年,携程旅行网,酒店研发部 资深算法工程师

• 2019年至今, 同程旅行网, 数据中心 资深算法工程师







1. 推荐系统应用场景——资源及推荐场景介绍

2. 推荐系统架构设计——架构及其实时性

3. 推荐系统算法设计——功能模块化





推荐系统应用场景



资源类:

酒店 景点门票 国内长线游 周边游 出境游 交通类:

机票 火车票 汽车票·船票





推荐系统应用场景

























民宿公寓















精选 周边去哪

亲子旅行 住酒店











■ 中国移动 🛜

19:19

国内/海外酒店

O E

.III G3伴侣 4G

16:22

● 9 89% ■

上海~

猜你喜欢



独墅湖书香世家酒店(苏州东振...

4.8分 棒极啦 4,356条评论

工业园区金鸡湖西/苏州中心1...



U酒店(苏州独墅湖月亮湾地铁...

4.7分 棒极啦 1.345条评论

¥ 212 起



如家酒店(苏州独墅湖西交利物...

4.8分 棒极啦 443条评论



苏州工业园区智选假日酒店

4.8分 棒极啦 1,236条评论



全季酒店(苏州独墅湖店)

棒极啦 719条评论

¥ 381 #2

我的酒店

收藏·历史·问答



周庄漫行居花园美宿

我的订单

支付·退改·点评·返现

猜你喜欢



上海海洋水族馆

带领孩子探索海洋奥秘 14馆 上海,浦东新区



上海自然博物馆(上海 科技馆分馆)

给予孩子探索自然的空间... 博物馆 | 上海, 黄浦区

安心游

¥9.9起 ¥99



上海野生动物园

走进动物王国, 与野牛动... 动物园 | 上海, 浦东新区 安心游

¥8起 ¥10



上海中心大厦上 领红包◐ 观光厅

登天空之城,看魔都的 安心游

特价酒店



荆州金九龙大酒店

SACC 2020

中国系统架构师大会

待出行

10月19日 周六

昆明

 \odot

待点评

¥900

¥830

¥960

¥408

¥278

中国联通 46.41 46.41 0.00K/s 💍 🧐

× 点击 "•••" 添加到我的小程序, 查单更方便

待付款

⋒ 出发(晚-早)

く 我的订单

全部订单

特价机票

10月19日 周六

10月19日 周六

10月19日 周六

西安

上海

荆州市-荆州区-荆州

高档型 评论数: 205 评分: 4.4

⋒ 出发(晚-早)

开发票

评论数: 507 评分: 4.3

(I) ChinaUnix





1. 推荐系统应用场景——资源及推荐场景介绍

2. 推荐系统架构设计——架构及其实时性

3. 推荐系统算法设计——功能模块化





推荐系统架构设计

SACC 2020 . 中国系统架构师大会 SYSTEM ARCHITECT CONFERENCE CHINA

整体目标:

- 1. 接口稳定性在99.99%
- 接口的查询性能99线50ms以内,95线
 20ms以内

实时资源

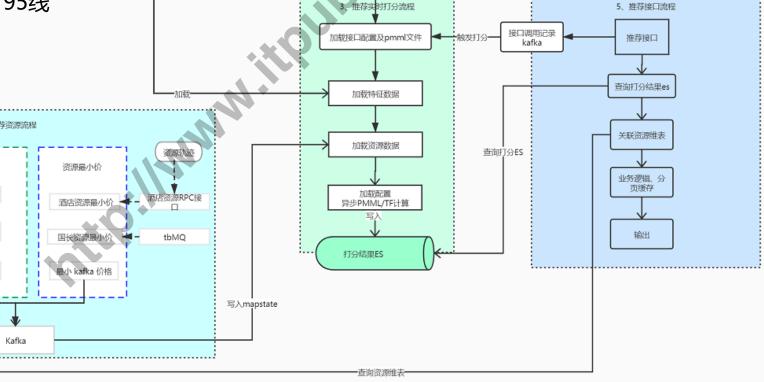
调度系统

XFLINK

sql->kafka

kafka 实时资

3. 接口支持双中心,接口高可用



flink 推荐内核计算

DB(TIKV/HBASE/ES)





离线资源

调度系统

HIVE ETL

KAFKA 离线

先知标签数据

CLIENT

XFLINK高线导数据

推荐离线特征

tikv/HBase

轨迹、订单

FLINK处理成推荐

推荐实时特征tikv



1. 推荐系统应用场景——资源及推荐场景介绍

2. 推荐系统架构设计——架构及其实时性

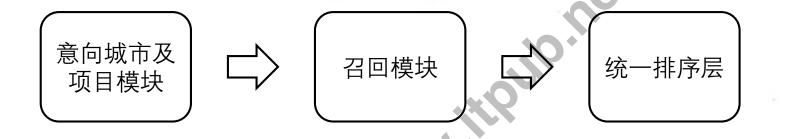
3. 推荐系统算法设计——功能模块化





推荐系统算法设计





- 意向城市及项目由位点(详情页看了又看、订单页面交叉推荐)或算法确定
- 统一排序层提供对外统一排序功能,供业务直接调用,定制化场景另开发
- 各模块独立运行,功能上透明





推荐系统算法设计——意向识别



意向识别: 给用户推什么资源? 推哪里?





上海 > 北京

海量真实点评带你嗨>

¥285起 1.8折







详情页曝光







推荐系统算法设计——意向识别

样本标签构造: 用户意向是有一个决策周期的, 针对不同的资源, 该决策周期也不

同; 在利用订单构建标签时需要设定不同的时间窗口







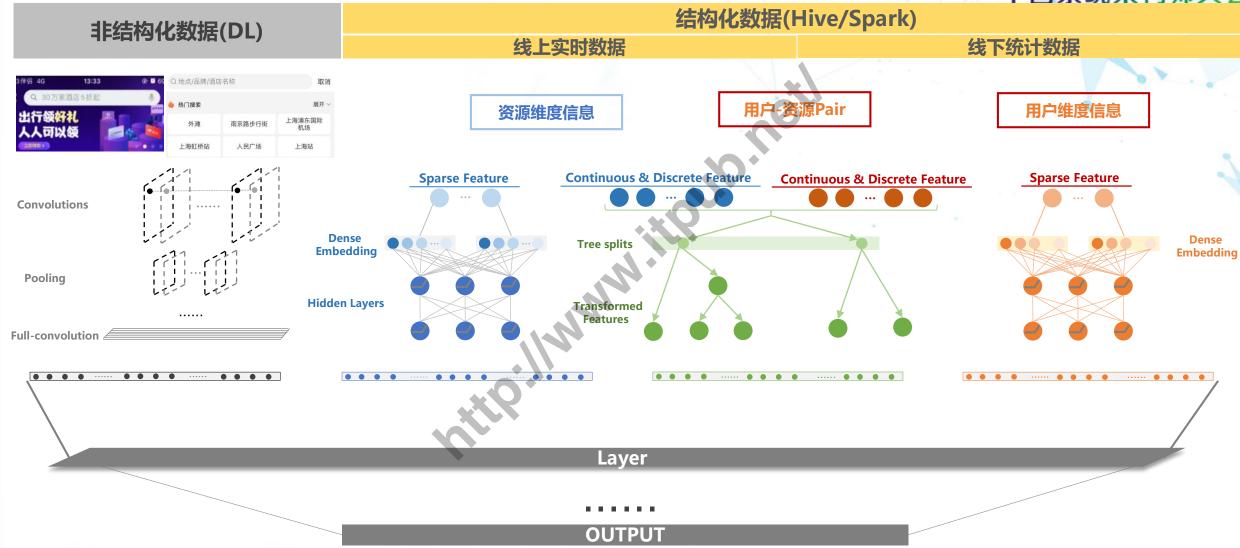
- 为保证公共位点在各意向 资源的可比性,采用了统 一建模打分的方式;
- 意向模型的主键为: uid+productid+cityid
- 负样本如何采样?





推荐系统算法设计——意向识别

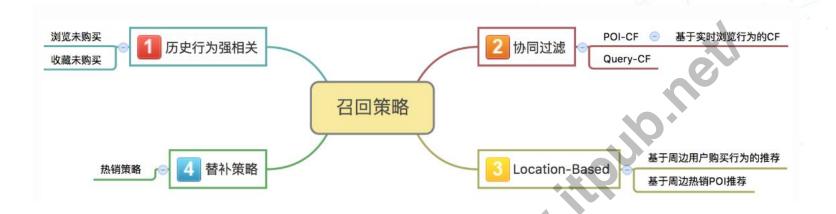






推荐系统算法设计——基于业务召回



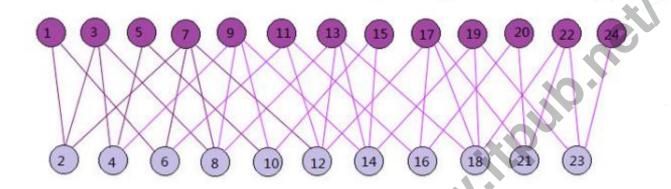


召回策略	141	超参数设置
历史行为强相关		20
协同过滤	.40	20
周边策略		30
热销策略	¥	50



推荐系统算法设计——资源相似度

SimRank算法: 取过去 7 天用户点击的有效资源详情页数据做二部图,基于Spark Graph框架做迭代



- (1) 当a=b时,s(a,b)=1.
- (2) 当 $\mathcal{I}(a)=\emptyset$ 或者 $\mathcal{I}(b)=\emptyset$ 时,s(a,b)=0.
- (3) 其他情况下,

$$s(a,b) = rac{C}{|\mathcal{I}(a)|\,|\mathcal{I}(b)|} \sum_{i=1}^{|\mathcal{I}(a)|} \sum_{j=1}^{|\mathcal{I}(b)|} s(\mathcal{I}_i(a),\mathcal{I}_j(b))$$

其中 , 0 < C < 1是一个阻尼系数.

AB实验:对比基于物品的协同过滤,点击率提升17.1%

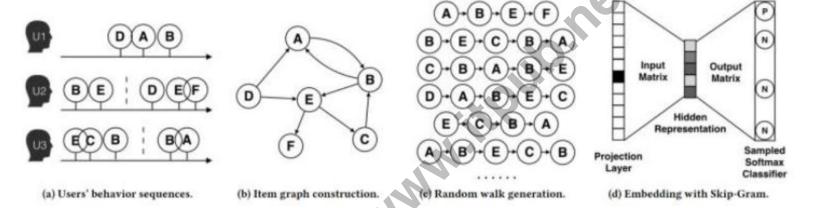




推荐系统算法设计——资源相似度

SACC 2020 主. 中国系统架构师大会

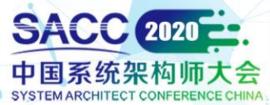
Graph Embedding算法: 取用户过去 7 天详情页浏览数据,构建资源关系的图表示,通过随机游走算法 (step=12, time=30) 采样获取资源的分布。采用 Item2Vec 算法计算资源的向量表示

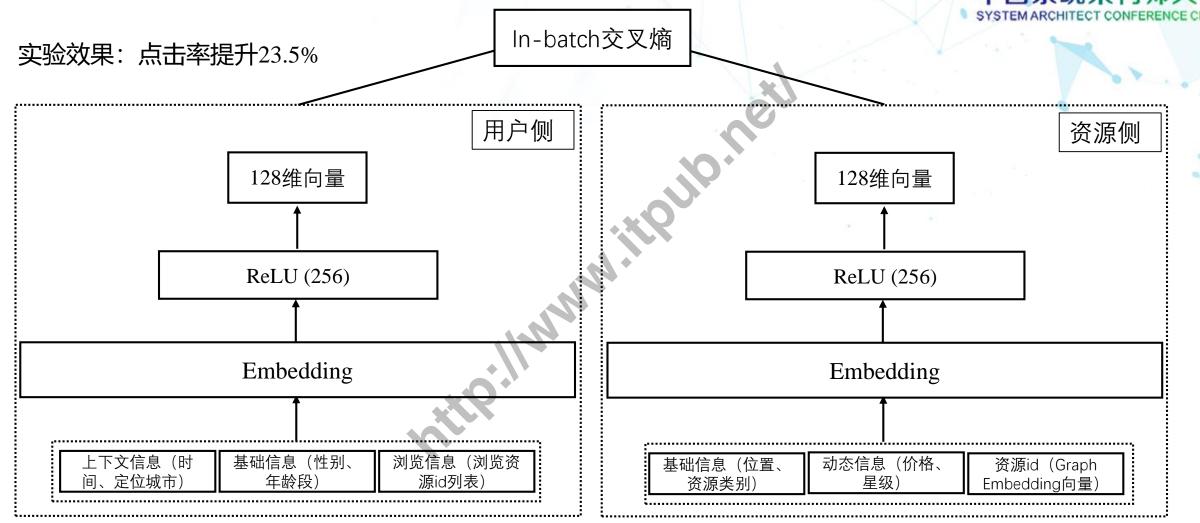


algorithm	label	precision	recall	cover	algorithm	label	precision	recall	cover
SimRank	top 5	0.46%	1.33%	3952	SimRank	top 20	0.50%	5.88%	13940
GraphEmbedding	top 5	1.03%	3.03%	3590	GraphEmbedding	top 20	0.56%	6.61%	11860
SimRank	top 10	0.58%	3.40%	7545	SimRank	top 50	0.44%	12.86%	28952
GraphEmbedding	top 10	0.79%	4.61%	6611	GraphEmbedding	top 50	0.30%	8.79%	24458



推荐系统算法设计——双塔召回







推荐系统算法设计——列表排序



样本标签构造:同一次请求下,根据曝光、点击、下单作三级相关度标签









推荐系统算法设计——列表排序



特征工程:

用户维度特征:

- 过去1年用户购买资源的平均价格、 平均星级
- 用户点击过资源的平均价格、星级

资源维度特征:

- 星级、价格、位置、点评分信息
- 过去7天的点击/转化率
- 过去7天曝光量

用户-资源交叉特征:

- 过去1小时该资源点击次数
- 该资源与用户点击过资源的价格 比、星级比

上下文场景特征:

- 提前预定天数
- 当前时间、位置





推荐系统算法设计——列表排序

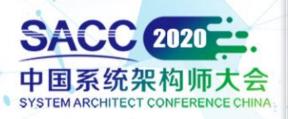


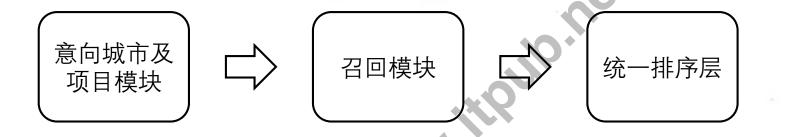
LambdaMART:以逆序对数为优化目标没有考虑位置的权重,这种优化方式对AUC这类评价指标比较友好,但实际的排序结果更加注重头部的相关度,排序指标应选用NDCG这一类指标





推荐系统算法设计——回顾





- 意向城市及项目由位点(详情页看了又看、订单页面交叉推荐)或算法确定
- 统一排序层提供对外统一排序功能,供业务直接调用,定制化场景另开发
- 各模块独立运行,功能上透明





