多业务融合推荐场景下的 深度学习实践

58同城 高级算法架构师 罗景

- ・场景
- ・挑战

- ・双通道
- ・多通道
- ・多场景适配

- ・工程实践
- ・总结思考

58APP首页猜你喜欢

- **大规模场景:**UV千万量级;帖子候选集亿级别;模型训练样本10亿级别;
- **多业务融合:**覆盖租房,招聘,二手房,二手车,本地生活,新房,新车等
- **多目标优化**:涉及 连接效率 / 商业收入 /用户体验 / 用户留存 / 运营活动 等多目标平衡

10:37 \$\omega\$ \omega\$ 0.3K/s

第 ● **好**



小台▼

Q 搬家减80元

○ 签到

推荐 部落 视频 热议 家乡

03 留下你的自拍照, 寻找你的有缘人

44 >

学院路 六道口富润家园 东王 庄林业大学附近 静淑苑一居

1室1厅 · 60m² · 静淑苑小区



新上 精装修 配套齐全



(月付)清华同方基金委(清华 科技园)圣熙八号(中公教…

1室1斤·60㎡·林大家属区

学院路5000-8000元内品质好房!

◇ 豆选 精装修 配套齐全 邻地铁

5500元

来自热议频道

10万买辆三手别克是傻子行为?打开后备箱朋友愣住:你小子赚大了







月下谈车

京南荣盛新盘 低首付 低月供 通透二居外地可买可贷京雄…

b感阿尔卡油亚霜州温泉城·2











面临挑战:多业务融合

- 召回策略:各个召回通道的业务适配
 - 重排策略:多业务之间的流量均衡分配
 - 展示样式:不同业务展示元素与样式的适配
 - · 排序模型:特征对齐与特征工程复杂
 - · 业务差异带来的特征对齐困难
 - 帖子属性信息差异 → 用户兴趣业务差异 → 样本中帖子特征与用户兴趣特征维度 上无法对齐
 - 反馈特征也由于业务差异,实际效果并不理想
 - · 多业务特征工程流程/逻辑复杂
 - 部分特征需要针对不同业务维护特有的数据流程(e.g.用户兴趣构建) → 维护代价 大
 - 存在业务特定的特征工程逻辑(e.g.匹配交叉特征) → 复杂度高

双通道: 行为序列兴趣模型验证

58

动机:以用户行为序列作为模型的核心输入 =》优秀兴趣建模能力,解决特征对齐困难,降低特征工程代价

用户行为序列构建

- 序列构成:用户点击/转化行为
- **序列表征:**帖子ID,类目,地域等 关键属性
- 序列长度:基于业务周期

序列模型选型

- DIN:注意力兴趣
- **DIEN:**序列性,兴趣抽取与演化,动态兴趣
- <u>Transformer</u>: 自注意力&多头,位置 Embedding

结论:纯序列兴趣模型的效果并不能超越已有特征工程做得比较完善的XGB模型

双通道:定制化通道引入

怎么把XGB模型中基于业务场景理解的高级特 征 (e.g.匹配交叉特征)与最佳实践引入进来

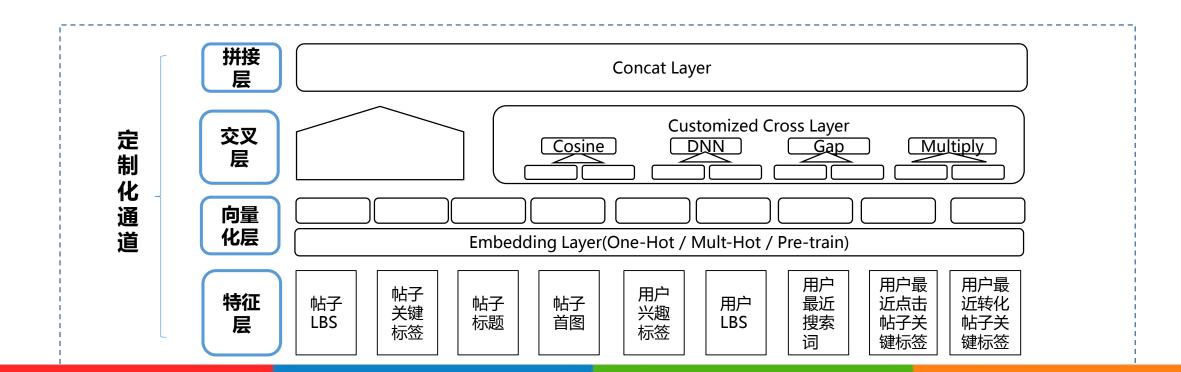


常 规

- 通过特征工程模块构建特征,然后将这部分特征作 为数据合并入样本,进行模型训练
- 工程流程与逻辑仍比较复杂

模型中引入特征交叉定制化结构

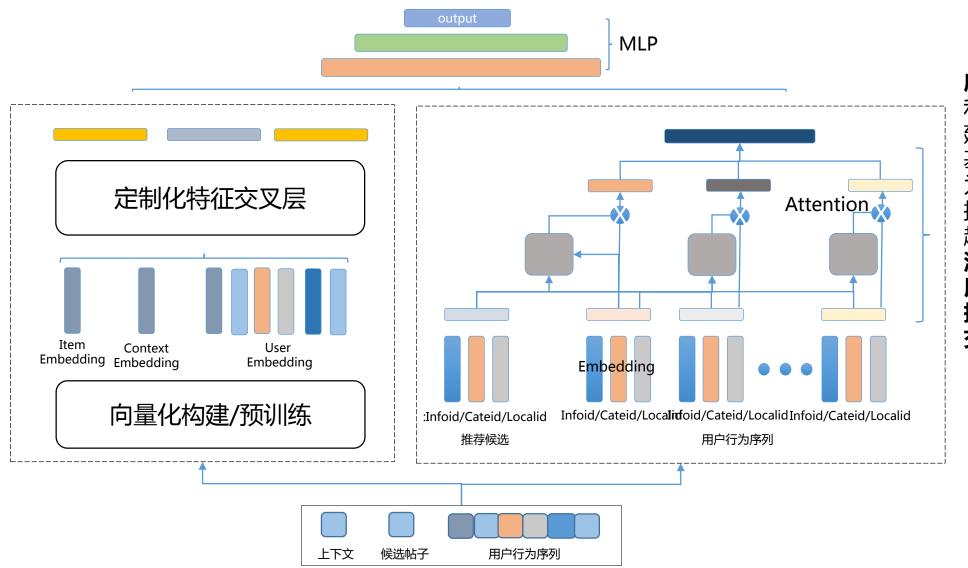
把特征工程逻辑,引入到模型中来,通过对模型结构的定制来替代特定的特征工程逻辑,





定制化通道:

基于各特征维 度的向量化表 示,允许根据 业务特点进行 定制化交叉 提供了业务与 场景的可定制 化适配能力 支持融入工程 师们对业务场 景的理解与思 考,进一步强 化模型工程, 弱化特征工程



序利建基为抽趣深用抽交列化序组用列用提受户象现,度户象叉化序组用列用提模兴表的通列件户自户供型趣征,行动兴了对的与:

双通道:回顾

- 效果实现对基线最优模型的稳定超越:点击率提升了3%,曝光转化率提升5%
- **显著降低特征工程复杂度**:通过在定制化通道引入特征交叉能力,以及基于用户行为 序列的建模方式,使得特征工程流程数大幅减少,复杂度也明显降低
- **建立了序列化兴趣模型线上线下的工程架构基础**:解决离线在线性能问题,成为主流排序模型
- **进一步优化的基础**:后续的多通道模型升级以及多场景适配探索都是以双通道模型为基础



深度:结合业务特点,在单行为序列上的深度优化

- **DSIN (深度会话兴趣模型)**:基于行为序列的会话切分对用户兴趣进行结构化建模
- **MIMN(长序列用户行为模型)**:以NTM(神经图灵机)为基础进行长用户行为序列建模
- SIM(基于搜索的终身行为序列建模):采用两阶段方式,先选取相关行为,在精细化建模

怎么更精准的刻 画用户兴趣

宽度

基于用户行为低频/需求聚焦这样的一个业务特点,我们尝试在广度上引入多种异构用户行为序列,以实现对用户兴趣更全面立体化的刻画

多通道模型:用户兴趣的全面立体化刻画

上下文

候选帖子



融合层 MLP 拼接层 定制兴趣 基础兴趣 表达兴趣 核心兴趣 辅助兴趣 定制化通道 点击行为通道 搜索行为通道 转化行为通道 内容行为通道 建立用户最近行为/上 基于点击行为,与待 根据用户的进一步转 根据用户在文章内容 建立主动搜索行为与 兴趣抽取 下文与待推荐帖子之 推荐帖子进行自注意 化行为,与待推荐帖 上的浏览行为 , 与待 待推荐帖子的关联 间的向量化交叉 力交叉 子进行自注意力交叉 推荐帖子关联 层 定制通道提供了基于 利用序列化建模组件,提供了对用户兴趣的深度抽象表达能力 业务与场景的定制化 从多个维度上实现了对用户兴趣的立体化刻画 兴趣建模能力 输入层

用户点击行为序列

用户转化行为序列

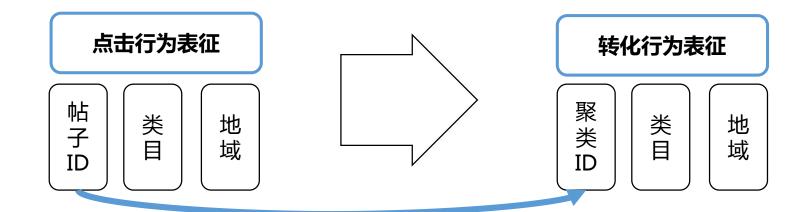
搜索行为序列

内容行为序列

转化行为通道:强化核心兴趣



优化点:单个行为的表征方式上,采用聚类ID代替帖子ID



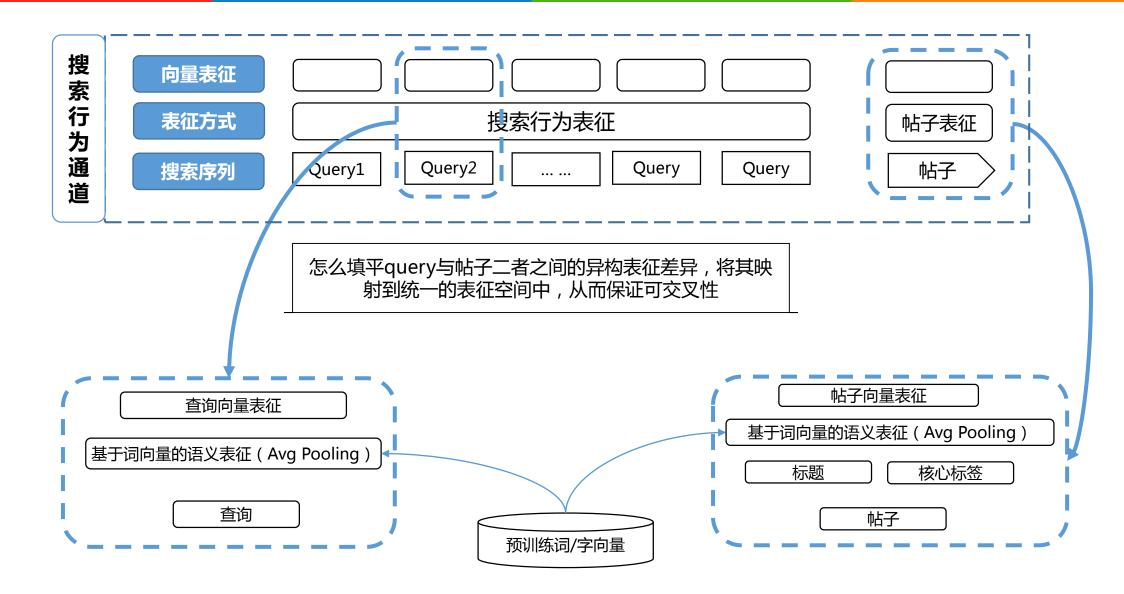
聚类

ID

- 聚类ID在泛化能力与区分度上能取得较好的平衡
- 具体操作上,以每个帖子的**关键业务属性组合**来进行聚类,相应的**关键业 务属性组合值**为聚类ID

58

搜索行为通道:主动意图



内容行为通道: 兴趣发现与补充



业务模型:建立用户与 分类信息/服务的连接

学院路 六道口富润家园 东王 庄林业大学附近 静淑苑一居

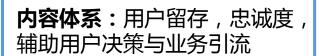


1室1厅 · 60m² · 静淑苑小区

新上·在学院路找房都在看,小区热度榜第6名

新上 精装修 配套齐全

5500元



10万买辆三手别克是傻子行为?打开后备箱朋友愣

住: 你小子赚大了







将用户内容浏览行为应用于业务推荐,可以辅助发现与补充用户兴趣

常规做法:构建用户兴趣标签

- 根据用户内容浏览行为,提取用户在业务上的偏好,然后将其应用于业务贴的推荐
- **局限:**需要进行内容理解,并将 其映射到业务属性上来

现有做法:语义空间映射

- 将文本内容进行关键词与类目提取,然后采用与搜索行为通道类似的方式,在语义空间上进行交叉
- 局限:语义相关性弱,内容多媒体化

新思路: 行为窗口协同表征

还在验证

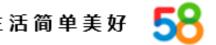
点击行为通道:每个行为采用帖子的**关键属性与帖子ID**来进行表征

转化行为通道:根据行为的稀疏程度,权衡表征特征的泛化能力与信号强度,采用 **聚类ID**与**关键属性**进行表征

搜索行为通道:基于词向量将**搜索词与帖子文本片段**表征到统一的语义空间

内容行为通道:采用词向量表征是一种可选方式,但是存在比较大的局限性,**行为窗口协同表征**是后续探索的一个方向

模型效果:多通道深度兴趣模型



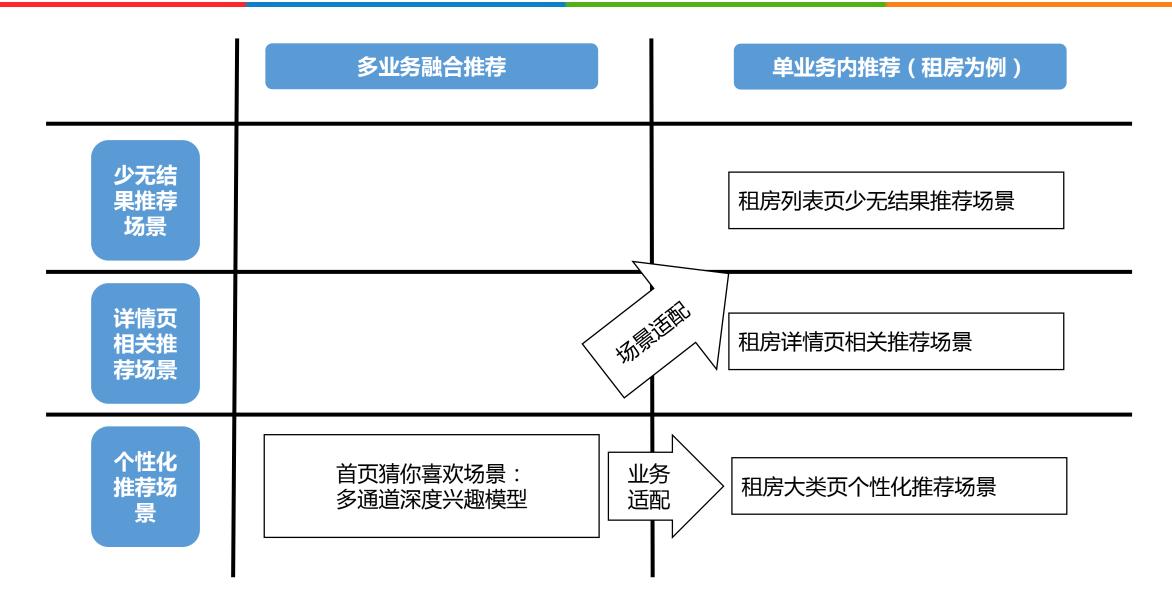


整体效果上:多通道深度兴趣模型在曝光转化率上实现了进一步提升,目前线上相比基线模型,提升 幅度超过10%

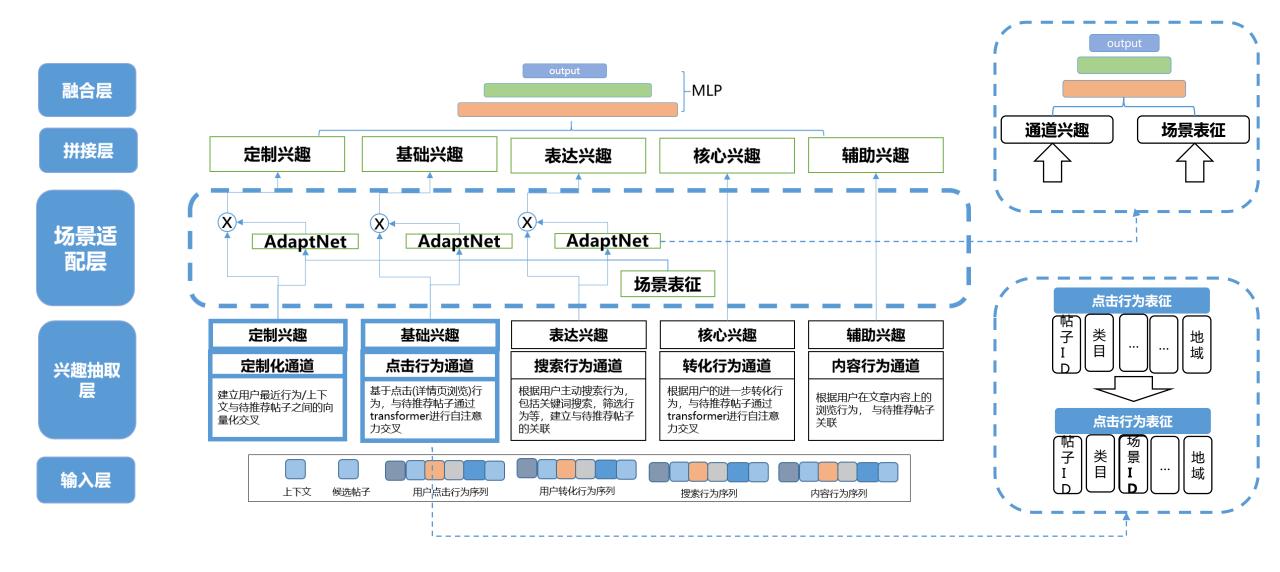
通道效果上:点击行为序列 > 搜索行为序列 > 转化行为序列,内容行为序列还在探索,还没有明 确的效果

让生活简单美好

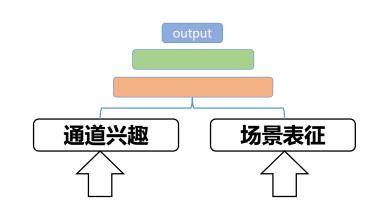
多场景适配:迁移能力探索



多场景适配:场景适配层引入



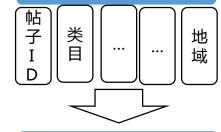
适配网络



- 基于场景表征,通过注意力机制对定制兴趣/基础兴趣/表达兴趣进行场景注意力适配
- 适配网络通过拼接通道兴趣与 场景表征进行交叉学习,最终 输出适配系数

场景表征

点击行为表征

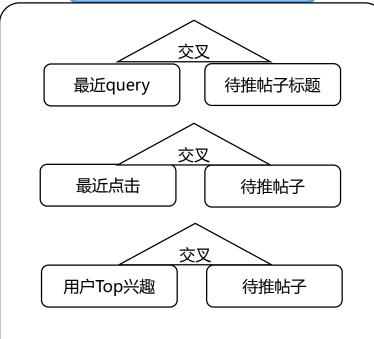


点击行为表征

帖 子 I D 地 域 **I** D

通过在点击行为序列通道中为点击 行为引入**场景ID**作为表征组成部分, 从而学习到场景的向量化表示

丰富定制化交叉



在定制化通道中丰富场景定 制交叉

让生活简单美好

实践落地:工程化

⁷ 58

训练性能优化: 训

练时间(5天 -> 5

小时)



并行化

采样机制

TfRecord格式

样本分块存储

特征处理前置

线上性能优化:超时

率(10%->0.3%

以内)



请求batch大小优化

模型解耦上线

数据压缩

用户数据Batch内共用

行为表征优化:效果

提升起到关键



帖子ID

关键属性

聚类ID

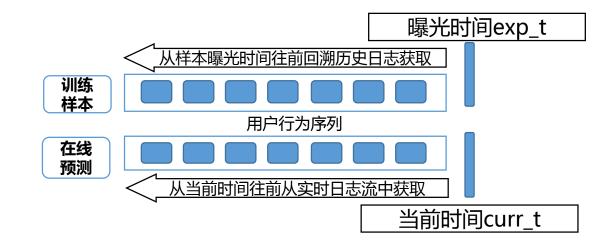
词向量语义表征

协同表征

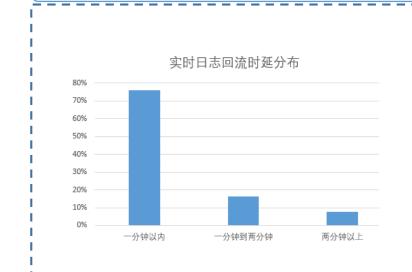
58

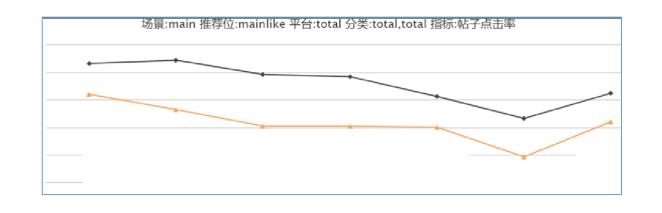
数据流:用户行为序列时效对齐

- 现象: 离线训练效果显著优于基线模型, 上线后效果却并不理想
- · 问题:诊断发现用户行为序列, 在训练阶段与预测阶段时间上未 能对齐 -> **离线在线数据分布不** 一**致**



方案:90%以上的行为日志回流时延在2分钟以内,训练样本中用户行为序列从曝光时间往前推两分钟





58

实践:模型工程下的特征工程

行为序列中用户的一次点击/转化行为					
类目 地	域 关键组合属性 (聚类ID)	… 帖子ID			
泛化能力	信	言号强度 (区分度)			

业务线	关键组合属性		
二手房	类型+地域+价格+户型+面积		
二手车	类型+品牌+价格		
整租房	地域+房价+户型		
合租房	地域+价格+是否中介		
短租房	类型+位置+价格		
商铺租售	地域+分类+供求+行业+类型		
货车	类型+价格+车系		
全职招聘	类目+薪资+地域		
兼职招聘	类目+地域		



	用户需求集中 度	用户行为追 溯度	物料结构化程度	物料时效性 特点	用户频次周期
电商	可发散性,逛逛买点别的	闭环	中(结构化信息与 非结构化信)	生命期通常较 长	中频,长期
资讯	兴趣偏好宽泛 , 有意思就好	引流	低(以非结构的文 本图像视频)	更新速度较快	高频 , 长期
生活服务	聚焦,就是来租房/求职	半闭环	高(核心信息是结构化好的)	业务周期	低频 , 活跃周期

业务形态



模型架构



多通道深度兴趣模型

需求明确程度:高

业务闭环程度:半

内容结构化程度:高

内容时效性:业务

用户使用频次:低

用户行为表征:关键组合属性(聚类ID)

/ 关键属性 / 标题 / 帖子ID

优化目标确定:转化率为主目标,重排上

辅以流量调配+质量治理

内容挖掘理解:根据业务提取核心表征信

息

行为序列周期:根据业务生命周期确定

多行为序列:用户频次低,使用过程聚焦

精准刻画尤为重要

业务多样,场景丰富

多通道序列化模型

多业务多场景适配



多通道深度兴趣模型

内容行为序列优化:基于窗口协同的方式

负反馈为序列引入:曝光未点击行为引入

场景业务适配:在单业务场景落地(租房)

多目标优化

多目标定义:连接效率主目标/闭环目标(成交/收入)/多样性/用户留存/用户体验

多目标学习:多任务学习,强化学习探索



首页猜你喜欢场景,过去一年半时间里,大盘效果,曝光转化率提升50+%

召回

- 特色召回通道引入: 再营销召回,冷启动 召回优化,场景化召 回
- **向量化召回**: W2V → 双塔模型
- 召回配置化: 手工配置 → 数据驱动(半闭环) → 自动调节(探索中)

排序

- 模型架构优化:双通
 道 → 多通道深度兴
 趣模型 → 多场景适
 配(探索中)
- 多目标优化:现有模型架构基础上,采用 ESSM多目标模型训练

重排

- **打散**:规则打散 → 基于相似度的柔性打散策略
- 流量分配:基于用户 兴趣集中度的流量分 配机制

展示

- · 样式对齐:无图业务 引入特色展示元素
- 推荐解释:引入推荐解释,策略优化(生成策略,密度控制, 维度优选)

谢谢!