

腾讯广告 检索技术架构升级演进

郑宇欣 腾讯广告

精彩继续! 2020一线大厂创新技术实践大盘点

QCon全球软件开发大会

❷上海站

时间: 2020年12月20-21日

地点:上海·宝华万豪酒店



扫码查看完整日程

❷北京站

时间: 2021年01月08-09日

地点:北京·国际会议中心



扫码查看完整日程

Q 极客时间



极客时间 App

轻松学习・高效学习

大会到场福利

新老用户

可获得课程优惠口令 立减10元

QCon66666

新用户

可免费领取一门课

扫码立领 >>>



nke 万科

万科南方区域

Ad ~



龙华人的万科房!

约600米到白石龙站,建面约83-139㎡装修房, 点击预约参观!

6 hrs ago



Purcotton全棉时代

终于搞活动了👸

足足2大盒口罩! 100片! 现每片低至0.69元~数量有限【手慢无】



の 立即购买

8 hrs ago 最近有4.4万人购买



购买

Ad ~

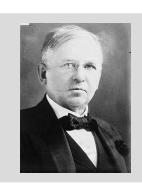
广告投放



广告投放	What	Why	Who	When	Where	How	How much
广告	广告创意 落地页	推广目标	受众用户	投放时间	投放版位	账户设置 (计划、 出价等等)	预算
房产广告	深圳北站的1.6公里 万科新房	表单线索	常驻深圳 25 – 50岁	12月1日- 12月31日	朋友圏	出价20元	1千元

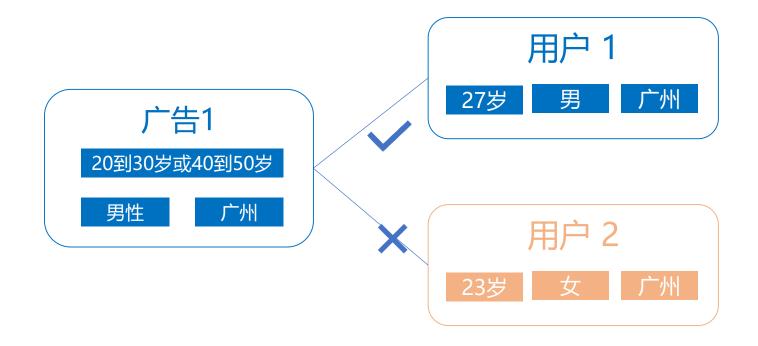
广告定向: 选择广告可曝光用户, 实现精准营销

"我知道在广告上的投资有一半是无用的,但问题是我不知道是哪一半。" --约翰·沃纳梅克

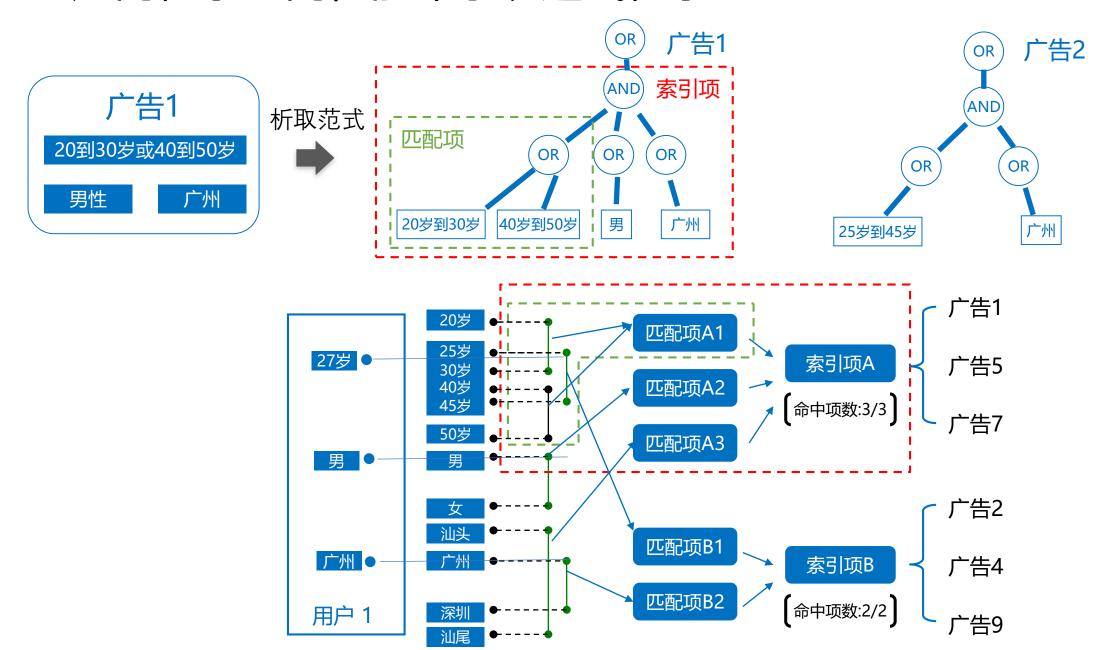


通过定向选择用户:





定向检索: 高性能布尔表达式检索



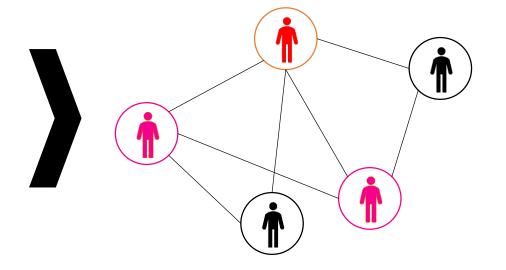
智能定向:解决人工选择定向调优难的问题

已有转化用户

通过机器学习找到大盘用户中的 高转化用户

智能定向人群







原定向人群

新增智能定向人群

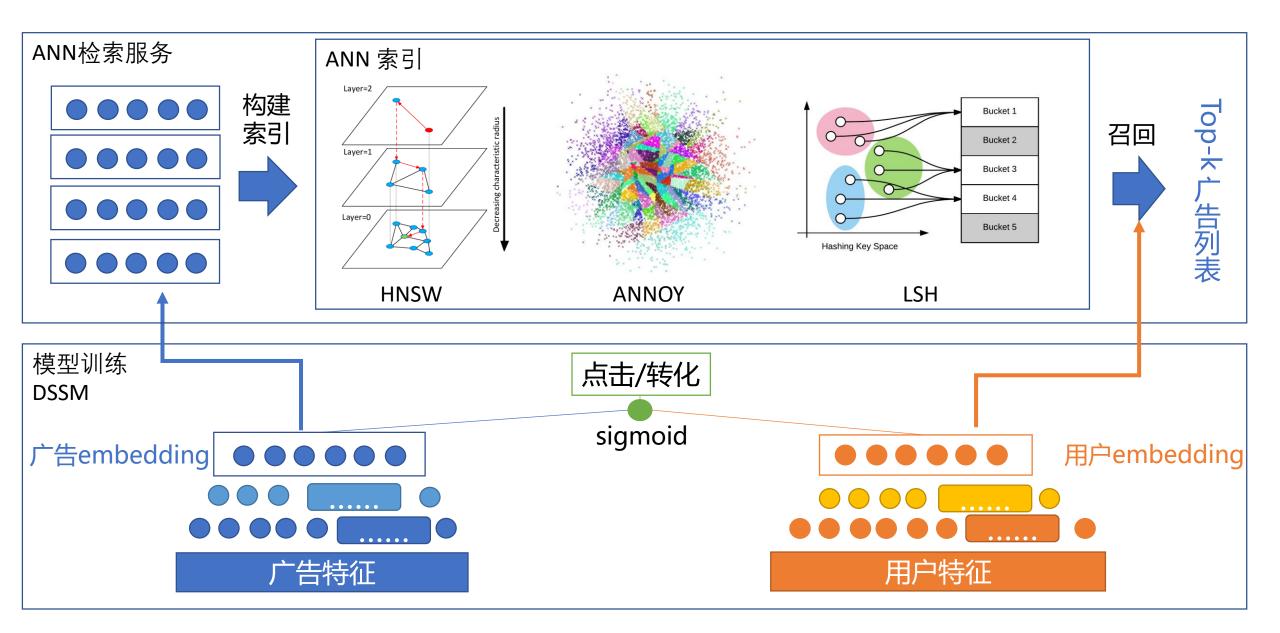
基于 DSSM 的语义近邻检索

- 1. 曝光到点击预估
- 2. 点击到转化预估
- 3. 曝光到转化预估
- 4. 曝光到点击&转化预估

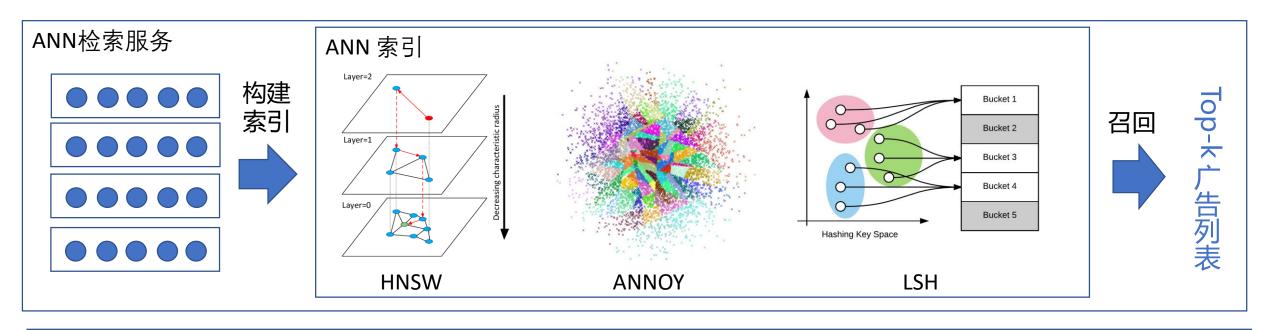
语义标签检索

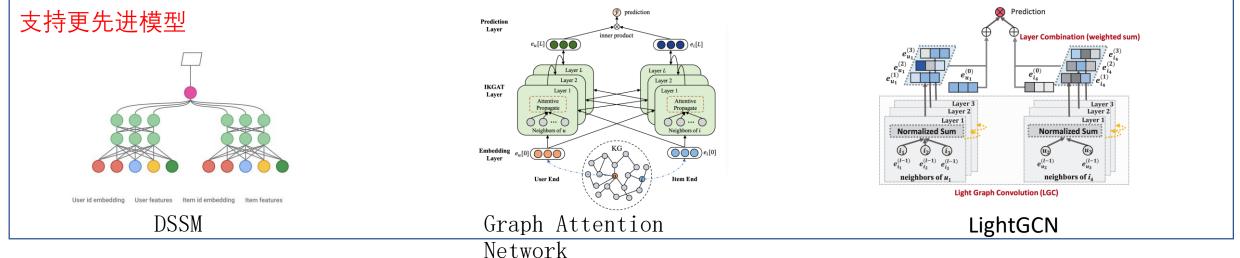
- 1. 行为定向
- 2. 兴趣定向
- 3. 意向定向
- 4. App 安装定向
- 5. 后台策略标签定向

基于 DSSM 的语义近邻检索



语义近邻检索





ANN Recall 过低:距离必须是可度量的(Metric)

• 距离函数定义:

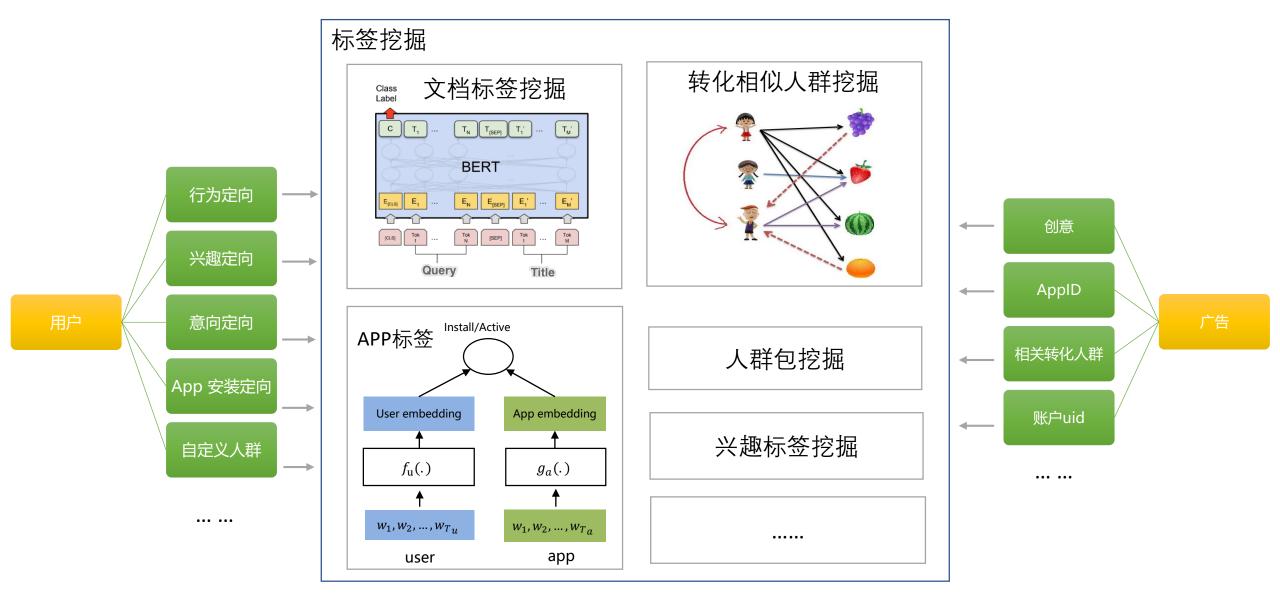
设X为一个非空集合,他的元素叫做点。R是全体实数的集,若函数 $d: X \times X \to R$ 对于任意 $x,y,z \in X$ 合乎条件:

- (a) 若x
 eq y,则d(x,y) > 0,并 $d(x,y) \geq 0, d(x,x) = 0$;(称作正定性)
- (b) d(x,y) = d(y,x);(称作对称性)
- (c) 对于一切 $z\in X$, $d(x,y)\leqslant d(x,z)+d(z,y)$;(称作三角形不等式) [2]
- 内积不是距离函数: 转化成距离函数

数据库点转换
$$\hat{x} = (x, \sqrt{1 - \|x\|^2})^T$$
 查询点转换
$$\hat{q} = (q, 0)^T$$

Recall 60% -> 90%+

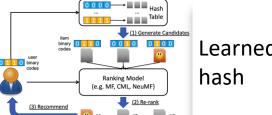
语义标签检索 离线挖掘广告/用户的关系



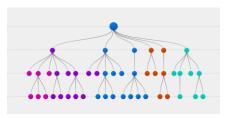
算力提升->在线使用更先进模型



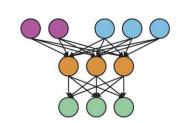
召回模型:基于表示学习(representation learning)的模型召回



Learned

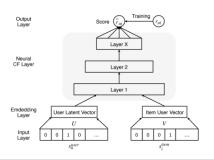


Learned tree

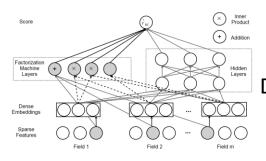


Learned path

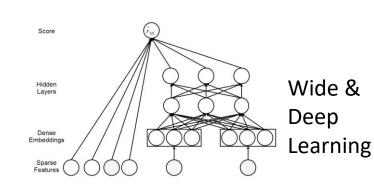
粗排模型:表达能力更强的模型



NeuralCF

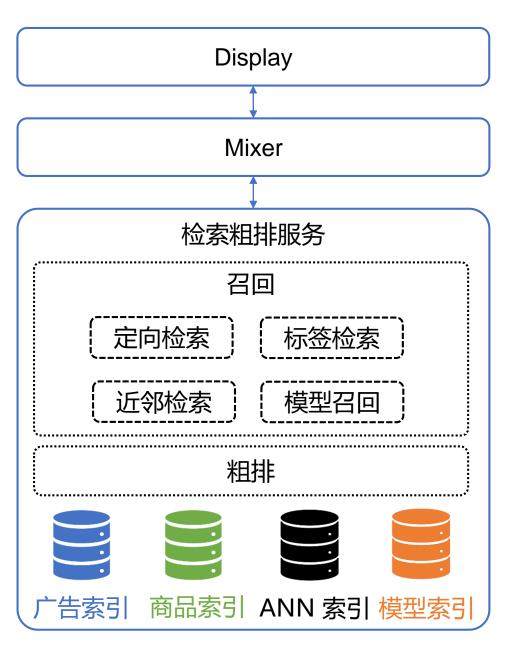


DeepFM



广告检索系统架构

Indexer 广告 构建索引 数据 告索引 Loader 商品 加载索引 数据 商品索引 数据流 质量 ANN 索引 数据



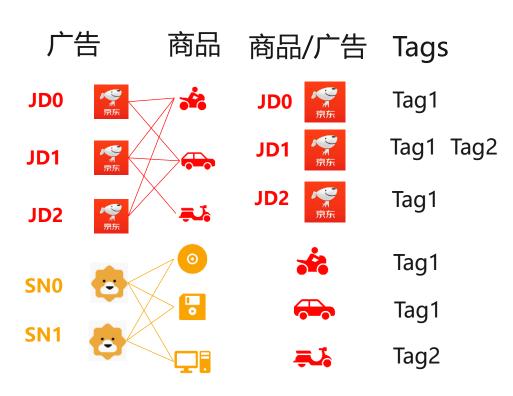
模型 数据



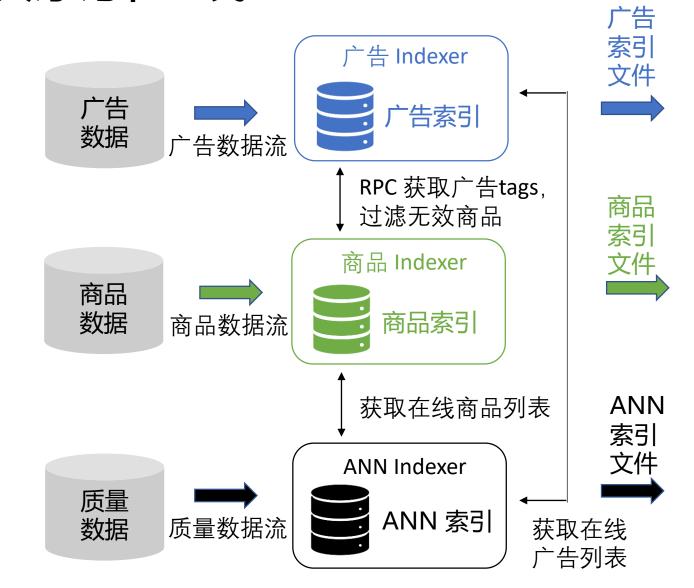
离线模块

在线模块

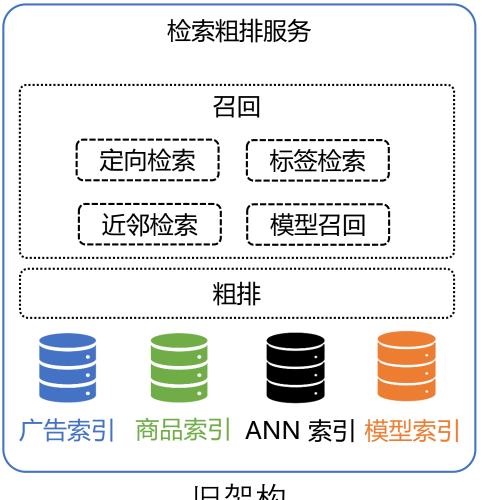
索引独立构建: 加快索引上线



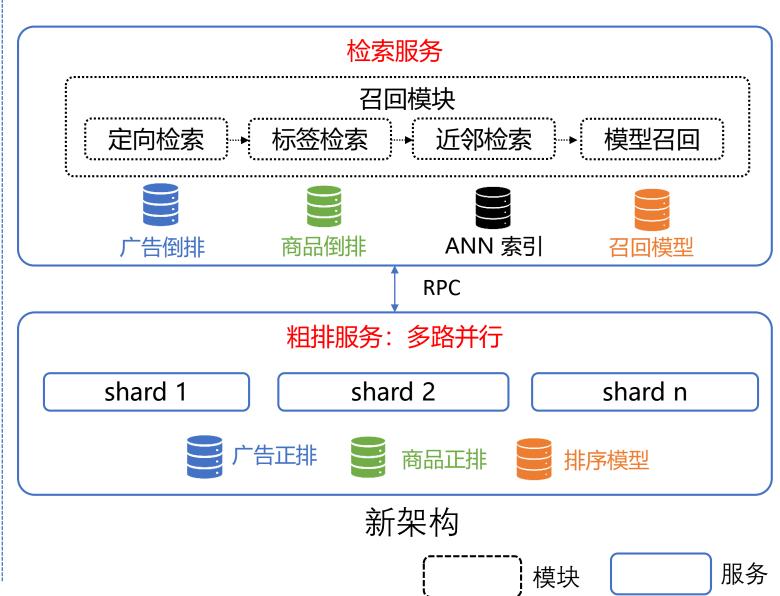
离线挖掘商品与广告的匹配关系, 并通过tag标记



检索初排分离: 合理利用资源, 更灵活的分片策略

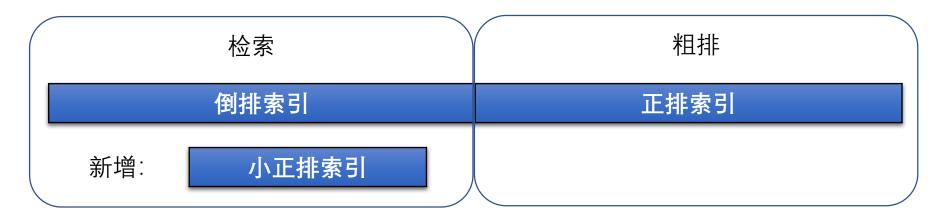


旧架构



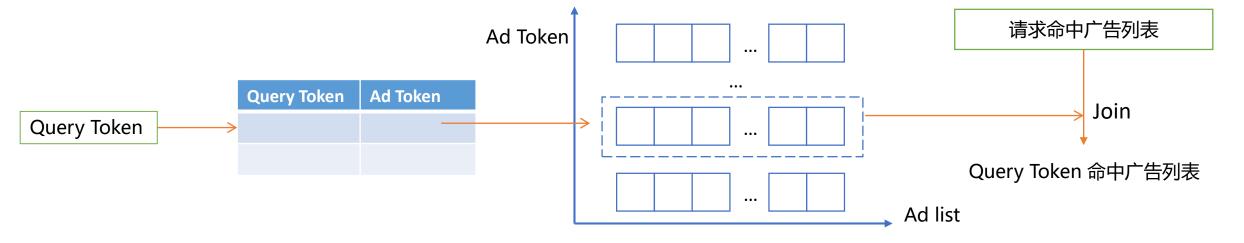
检索粗排分离挑战: 模块解耦

• 数据解耦

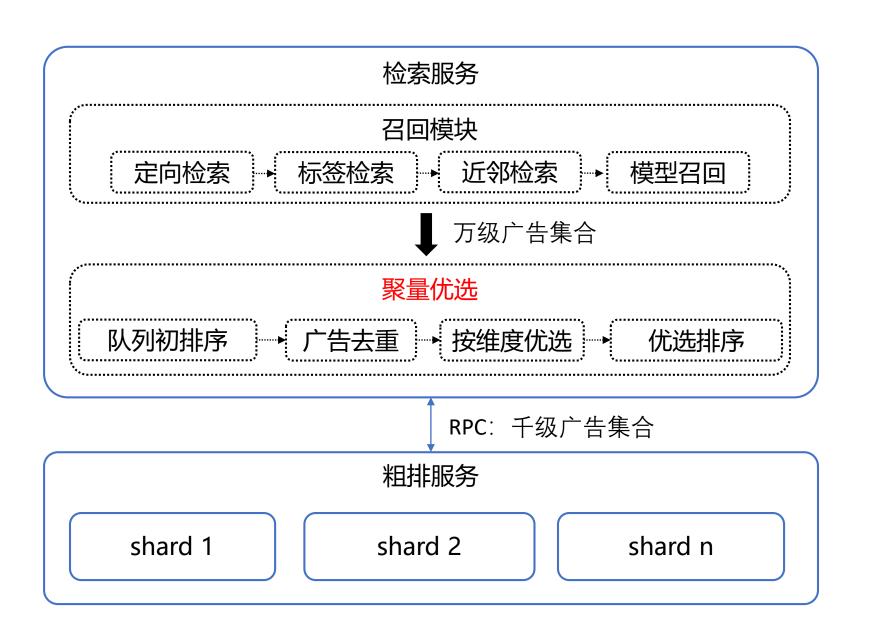


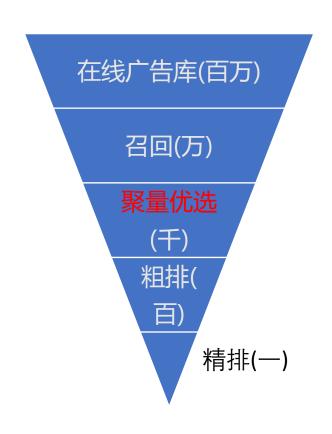
• 逻辑解耦

- 粗排的计算依赖检索的中间结果 query token -> 命中广告
- 方案一: RPC 带上中间结果-> 传输数据太大
- 方案二: 使用的地方放到检索服务->检索逻辑引入太多业务逻辑
- 方案三: 粗排重建命中关系-> 时间换取空间(上线方案)



聚量优选: 融入漏斗模型, 解决召回队列过长





服务

检索服务并行召回:降低端到端时延

