# 涨指标的方法: 提升多样性

王树森

#### 涨指标的方法有哪些?

- 改进召回模型,添加新的召回模型。
- 改进粗排和精排模型。



- 提升召回、粗排、精排中的多样性。
  - •特殊对待新用户、低活用户等特殊人群。
  - 利用关注、转发、评论这三种交互行为。

## 排序的多样性

#### 精排多样性

- 精排阶段,结合兴趣分数和多样性分数对物品 i 排序。
  - · Si: 兴趣分数,即融合点击率等多个预估目标。
  - · di: 多样性分数,即物品 i 与已经选中的物品的差异。
  - •用 $s_i + d_i$ 对物品做排序。

#### 精排多样性

- 精排阶段,结合兴趣分数和多样性分数对物品 i 排序。
- •常用 MMR、DPP 等方法计算多样性分数,精排使用滑动窗口,粗排不使用滑动窗口。
  - 精排决定最终的曝光,曝光页面上邻近的物品相似度应该小。 所以计算精排多样性要使用滑动窗口。
  - 粗排要考虑整体的多样性,而非一个滑动窗口中的多样性。

#### 精排多样性

- 精排阶段,结合兴趣分数和多样性分数对物品 i 排序。
- •常用 MMR、DPP 等方法计算多样性分数,精排使用滑动窗口,粗排不使用滑动窗口。
- •除了多样性分数,精排还使用打散策略增加多样性。
  - 类目: 当前选中物品 i, 之后 5 个位置不允许跟 i 的二级类目相同。
  - · 多模态:事先计算物品多模态内容向量表征,将全库物品聚为 1000 类;在精排阶段,如果当前选中物品 i,之后 10 个位置不允许跟 i 同属一个聚类。

#### 粗排多样性

- 粗排给5000个物品打分,选出500个物品送入精排。
- 提升粗排和精排多样性都可以提升推荐系统核心指标。
- •根据 $s_i$ 对 5000 个物品排序,分数最高的 200 个物品送入精排。
- 对于剩余的 4800 个物品,对每个物品 i 计算兴趣分数  $S_i$  和多样性分数  $d_i$ 。
- 根据  $S_i + d_i$  对剩余 4800 个物品排序,分数最高的 300 个物品送入精排。

### 召回的多样性

#### 双塔模型:添加噪声

- 用户塔将用户特征作为输入,输出用户的向量表征;然后做 ANN 检索,召回向量相似度高的物品。
- 线上做召回时(在计算出用户向量之后,在做 ANN 检索之前),往用户向量中添加随机噪声。
- 用户的兴趣越窄(比如用户最近交互的n个物品只覆盖少数几个类目),则添加的噪声越强。
- •添加噪声使得召回的物品更多样,可以提升推荐系统核心指标。

#### 双塔模型: 抽样用户行为序列

- 用户最近交互的 n 个物品 (用户行为序列) 是用户塔的输入。
- 保留最近的r 个物品  $(r \ll n)$  。
- 从剩余的n-r个物品中随机抽样t个物品( $t \ll n$ )。(可以是均匀抽样,也可以用非均匀抽样让类目平衡。)
- 将得到的r+t个物品作为用户行为序列,而不是用全部n个物品。
- 抽样用户行为序列为什么能涨指标?
  - 一方面,注入随机性,召回结果更多样化。
  - 另一方面, n 可以非常大, 可以利用到用户很久之前的兴趣。

#### U2I2I: 抽样用户行为序列

- U2I2I (user  $\rightarrow$  item  $\rightarrow$  item) 中的第一个 item 是指用户最近 交互的 n 个物品之一,在 U2I2I 中叫作种子物品。
- n 个物品覆盖的类目数较少,且类目不平衡。
  - · 系统共有 200 个类目,某用户的 n 个物品只覆盖 15 个类目。
  - 足球类目的物品有 0.4n 个, 电视剧类目的物品有 0.2n 个, 其余 类目的物品数均少于 0.05n 个。

#### U2I2I: 抽样用户行为序列

- U2I2I (user  $\rightarrow$  item  $\rightarrow$  item) 中的第一个item 是指用户最近交互的n 个物品之一,在 U2I2I 中叫作种子物品。
- n 个物品覆盖的类目数较少,且类目不平衡。
- 做非均匀随机抽样,从n个物品中选出t个,让类目平衡。
  (想法和效果与双塔中的用户行为序列抽样相似。)
- 用抽样得到的 t 个物品 (代替原本的 n 个物品) 作为 U2I2I 的种子物品。
- 一方面, 类目更平衡, 多样性更好。另一方面, n 可以更大, 覆盖的类目更多。

#### 探索流量

- 每个用户曝光的物品中有 2%是非个性化的,用作兴趣探索。
- 维护一个精选内容池,其中物品均为交互率指标高的优质物品。(内容池可以分人群,比如30~40岁男性内容池。)
- 从精选内容池中随机抽样几个物品,跳过排序,直接插入最终排序结果。
- 兴趣探索在短期内负向影响核心指标,但长期会产生正向影响。

#### 总结: 提升多样性

- 精排:结合兴趣分数和多样性分数做排序;做规则打散。
- 粗排:只用兴趣分数选出部分物品;结合兴趣分数和多样性分数选出部分物品。
- 召回: 往双塔模型的用户向量添加噪声; 对用户行为序列做 非均匀随机抽样(对双塔和 U2I2I 都适用)。
- 兴趣探索:保留少部分的流量给非个性化推荐。

#### Thank You!