

培训目录

- 1. 搜索中台技术培训
- 2. 培训目录
- 3. 第一章: 搜索过程概览
- 4. 第二章: 搜索评分体系
- 5. 第三章: 搜索粗排和精排
- 6. 第四章: 搜索设置解释及调整方法
- 7. 培训总结
- 8. 谢谢观看!

第一章:搜索过程概览

搜索系统整体架构



核心流程

■ 预处理:输入过滤、分词、规范化

■ 查询理解:实体识别、同义词扩展

■ 召回:多策略召回、粗排

■ 排序:精排、个性化

■ 返回:分页、结果优化

关键组件

■ Elasticsearch: 核心搜索引擎

■ Prisma ORM:数据库操作

■ 缓存系统:多层缓存优化

■ 日志系统:性能监控

1.1 预处理阶段

主要功能

- 输入过滤: 去除禁用词、特殊字符
- 分词处理: 动态词典分词、新词识别
- 查询规范化: 去除括号、标准化格式

处理示例

输入过滤

```
"apple苹果手机!!!" → "apple苹果手机"
```

分词处理

```
"苹果手机" → ["苹果", "手机"]
```

查询规范化

```
"iPhone 15 (Pro Max版本)" → "iPhone 15 Pro Max版本"
```

1.2 查询理解阶段

命名实体识别

识别品牌、类目、属性、标签等实体

```
input: "苹果手机"
output: {
  brand: "苹果",
  category: "手机"
}
```

精准匹配

直接匹配系统中已有的品牌和类目

```
input: "华为"
output: { brandId: "huawei", confidence: 1.0 }
```

同义词扩展

使用同义词库扩展未直接匹配的类目

```
input: "笔记本"
expanded: ["笔记本电脑", "便携式电脑", "laptop"]
```

1.3 评分与召回阶段

多因子联合评分

- 实体关系评分:品牌、类目匹配度
- 用户偏好评分: 个人历史行为
- 平台热度评分: 商品受欢迎程度

计算示例:

```
"苹果手机" → 品牌权重: 2.0 × 类目权重: 1.5 = 3.5
```

ES粗排召回

BM25算法 + 业务权重

```
final_score = BM25: 12.5 + 语义增强: 3.2
+ 质量评分: 1.8 = 17.5
```

得分归一化

```
销量: 10000件 → 归一化: 0.85分
Math.log1p(score/k) / Math.log1p(xmax/k)
```

1.4 精排阶段

业务模型精排

多级排序逻辑:按优先级顺序比较,只有相等时才比较下一个维度

排序优先级: first → OBB → SEM → PQ → VSL → PR

排序示例对比

商品A

ES评分: 17.5

品牌加权: 2.0 语义增强: 3.2

优先级排序

商品B

ES评分: 17.5

品牌加权: 1.5

语义增强: 3.8

次要排序

完整搜索示例流程

用户输入: "华为笔记本电脑"

- 1. 预处理: "华为笔记本电脑" → ["华为", "笔记本电脑"]
- 2. 实体识别: 品牌= "华为",类目= "笔记本电脑"
- 3. 评分计算: 用户输入与品牌匹配度: 与品牌"华为"匹配度评分: 1.0、与品牌"huawei"匹配度评分: 0.9相应品牌的商品按匹配度加分 用户输入与类目匹配度: 与类目"笔记本电脑"匹配度评分: 1.0、与类目"游戏本"匹配度评分: 0.9、与类目"轻薄本"匹配度评分: 0.9 与类目"电脑"匹配度评分: 0.8相应类目的商品按匹配度加分 BM25评分 8.3 计算商品标题得分
- 4. 召回结果: 300件相关商品(动态缓存扩展)
- 5. 精排输出: 按综合评分排序, 返回前20件商品

第二章:搜索评分体系

评分体系架构

最终评分 = BM25评分 × 权重配置 + 语义增强评分 + 商品质量评分 + 品牌提升评分

核心算法

- **BM25**基础评分: TF-IDF改进版
- 语义增强评分:实体匹配加权
- 商品质量评分: 销售数据评估
- 品牌提升评分:店铺信誉加权
- 归一化处理:使用对数缩放归一化到0,1区间,以便添加权重设置。
- 权重配置: 动态调整评分比例

性能优化

- 缓存机制:减少重复计算
- 分层评分: 粗排+精排结合

2.1 BM25基础评分

算法原理

BM25: TF-IDF的改进版本,考虑词频饱和度

归一化处理: 使用对数缩放归一化到0,1区间,以便添加权重设置。

评分特点

- 词频饱和: 避免单一词汇过度影响
- 文档长度归一化:公平对比不同长度文本
- 逆文档频率:稀有词汇获得更高权重
- 参数可调: k1、b参数控制算法行为

```
BM25(q,d) = \sum IDF(qi) \times \\ f(qi,d) \times (k1 + 1) / \\ (f(qi,d) + k1 \times (1-b + b \times |d|/avgdl))
```

参数定义:

- qi: 查询中的第i个词项
- f(qi,d): 词项qi在文档d中的词频
- |**d**|: 文档d的长度
- avgdl: 文档集合的平均长度
- k1: 词频饱和参数 (通常1.2-2.0)
 - 控制词频的影响程度,值越大词频的影响越大
- **b**: 长度归一化参数 (通常0.75)
 - 控制文档长度归一化的程度
 - b=0 完全忽略文档长度, b=1 完全归一化

2.2 语义增强评分 (SemanticEnhancement)

权重分布

```
brand_weight: 2.0 // 品牌匹配权重
category_weight: 1.5 // 类目匹配权重
spec_weight: 1.0 // 规格匹配权重
```

计算公式

```
total = brand_score * brand_weight +
    catF_score * category_weight +
    catR_score * category_weight
```

核心思想

通过实体匹配为搜索结果提供语义相关性评分

不同类型的匹配具有不同的权重,一般类目匹配获得最高权重,可自由调整

2.2 语义增强评分 - 实际应用示例

计算示例:查询"苹果手机"

匹配结果

评分计算

应用场景对比

高匹配商品 (加分3.5)

- iPhone 15 Pro Max
- 苹果iPhone 14系列
- Apple手机配件

低匹配商品 (加分1.5)

- 华为手机(仅类目匹配)
- 小米手机(仅类目匹配)

无匹配商品 (加分0)

- 苹果电脑(品牌匹配但类目不符)
- 三星平板 (品牌类目均不匹配)

2.3 商品质量评分 (ProductQuality)

销售数据权重分布

```
近30天销量: 60%权重 // 反映当前热度
近365天销量: 30%权重 // 反映稳定性
历史总销量: 10%权重 // 反映经典程度
```

计算公式

归一化处理

```
normalizedScore =
Math.log1p(skuScore/k) /
Math.log1p(xmax/k)
```

参数说明:

- k:缩放因子(通常为100)
- xmax:最大期望值(通常为1000)

实际示例

原始销量: 10000件

归一化后: 0.85分 (0-1区间)

2.4 其他评分组件

品牌提升评分 (OriginalBrandBoost)

店铺信誉评分:

官方店铺: +0.5分旗舰店铺: +0.2分品牌匹配: +1.0分

供应商星级评分 (VenderStarLevel)

■ 1-5星评级: 直接使用星级作为权重

■ 优质标签: "premium"标签额外加权

业务权重评分 (BusinessWeight)

测试模式权重:

```
testWeight.brand +
testWeight.product +
testWeight.shop +
testWeight.vender +
testWeight.categoryFront +
testWeight.categoryRaw
```

正式模式权重:

```
formalWeight.brand +
formalWeight.product +
formalWeight.shop +
formalWeight.vender +
formalWeight.categoryFront +
formalWeight.categoryRaw
```

第三章:搜索粗排和精排

两阶段排序架构

粗排阶段 (Elasticsearch层面)

- Function Score查询: 多维度评分合并
- 动态缓存扩展: 基于缓存状态动态召回
- SPU/SKU处理: 去重聚合与属性统计
- 性能优化:分页优化与过滤条件

精排阶段(应用层面)

- 排序器架构: 多级排序组合
- 排序顺序配置: 可配置优先级
- 分组排序策略: 货架式排列
- 业务逻辑: 个性化与推荐

3.1 粗排阶段 - Function Score查询

Function Score查询结构

```
function_score: {
  query: { /* BM25基础查询 */ },
  functions: [
    { script_score: { script: semanticEnhancementScript } },
    { script_score: { script: originalBrandBoostScript } },
    { script_score: { script: productQualityScoreScript } },
    { script_score: { script: titleBM25NormalizerScript } }
    ],
    score_mode: "sum", // 评分合并: 相加
    boost_mode: "replace" // 替换原始BM25评分
}
```

动态缓存扩展策略

```
{
    expandSize: "max(需求数量 - 当前缓存, 0)",
    maxLimit: "单次查询不超过10000条",
    paginationEnd: "max(from + size, esRecallSize)"
}
```

3.2 SPU/SKU处理策略

SPU模式

去重聚合: 使用 collapse 功能按 spuId 去重

```
collapse: {
  field: "spuId",
  inner_hits: { name: "variants", size: 3 }
}
```

统计聚合: 获取真实SPU数量

```
aggs: {
  distinct_spu_count: {
    cardinality: { field: "spuId" }
  }
}
```

SKU模式

直接返回: 返回所有SKU结果, 不进行去重

多SKU展示: 支持同一SPU下多个SKU的展示

```
// 同一商品的不同规格
{
    spuId: "iphone15",
    variants: [
        { skuId: "iphone15-128g-blue" },
        { skuId: "iphone15-256g-red" }
    ]
}
```

属性聚合: 收集可筛选的商品属性

```
aggs: {
 brands: { terms: { field: "brandName" } },
 categories: { terms: { field: "categoryName" } }
}
```

3.3 精排阶段 - 排序器架构

排序器映射表

■ 默认排序配置

```
sorterOrder: "first,OBB,SEM,PQ,VSL,PR"
```

优先级解释:

- 1. first: ES综合评分(主排序依据)
- 2. **OBB**: 品牌店铺权重(提升官方店铺)
- 3. SEM: 语义匹配度(相关性优化)
- 4. PQ: 商品销售质量(市场表现)
- 5. VSL: 供应商信誉 (服务质量)
- 6. PR: 优质商品标识(高端定位)

3.4 多级排序与分组策略

多级排序逻辑

```
function sorter(sortType, products, sorterOrder) {
  const order = sorterOrder.split(',');
  const comparators = order.map(key => sorterMap[key]);

  return products.sort((a, b) => {
    for (const comparator of comparators) {
      const result = comparator(a, b);
      if (result !== 0) return result;
    }
    return 0; // 相等时保持原顺序
  });
}
```

分组排序策略

货架式排序: 先分组, 组内按排序器配置排序

```
function divideGroup(list, compareFn, groupSize) {
  const groups = [];
  for (let i = 0; i < list.length; i += groupSize) {
    groups.push(list.slice(i, i + groupSize));
  }
  return groups.map(group =>
    group.sort(compareFn)
  );
}
```

优势:

- 提升品牌展示均衡性
- 避免头部商品垄断
- 增加用户选择多样性

第四章:搜索设置解释及调整方法

参数调优体系

权重配置

- 语义增强权重
- 脚本评分权重
- 业务权重设置
- 实体权重管理

归一化参数

- 对数缩放配置
- xmax/k参数调整
- 分数分布优化
- 曲线形状控制

性能优化

- 召回窗口配置
- 缓存策略设置
- 分页优化参数

调优原则: 先理解业务目标 → 分析数据分布 → 小步调整验证 → 持续监控反馈优化效果

4.1 权重配置调整

语义增强权重

```
brandWeight: 2.0 // 品牌匹配权重
categoryWeight: 1.5 // 类目匹配权重
resultWeight: 5.0 // 语义增强总权重
```

调整建议:

■ 品牌导向:提高 brandWeight 到3.0

■ 类目丰富: 提高 categoryWeight 到2.0

■ 降低干扰: 减少 resultWeight 到3.0

其他脚本权重

```
titleBM25Weight: 5.0 // 标题BM25权重
originalBrandBoostWeight: 1.0 // 品牌店铺权重
productQualityWeight: 1.0 // 商品质量权重
```

权重平衡策略:

■ 新平台:降低质量权重,突出相关性

■ 成熟平台: 提高质量权重, 优化转化率

4.2 归一化参数配置

对数缩放配置

```
// 各评分组件的归一化参数
titleBM25Normalizer: { xmax: 100, k: 10 } // 标题BM25归一化
semanticEnhancement: { xmax: 50, k: 5 } // 语义增强归一化
productQualityScore: { xmax: 1000, k: 100 } // 商品质量归一化
```

参数说明与公式

参数定义:

归一化公式:

■ xmax: 最大期望值,用于归一化上限

■ k: 缩放因子, 控制曲线陡峭程度

normalizedScore = Math.log1p(score/k) / Math.log1p(xmax/k)

调整策略

降低k值

效果:增加低分商品权重适用:长尾商品曝光

提高xmax

4.3 召回配置与业务权重

召回配置

```
esRecallSize: 300  // ES召回窗口大小
cardinalityThreshold: 40000  // 基数统计精度阈值
sorterOrder: "first,OBB,SEM,PQ,VSL,PR" // 排序优先级
```

调整指南:

小流量: esRecallSize: 150 减少开销
大流量: esRecallSize: 500 提高精度
品牌优先: "first,OBB,PQ,SEM,VSL,PR"
销量优先: "first,PQ,OBB,SEM,VSL,PR"

业务权重调整

数据库实体权重:

```
-- 品牌权重调整
UPDATE Brand SET testValue = 2.0
WHERE brandId = 'target_brand';
-- 类目权重调整
UPDATE CategoryFront SET testValue = 1.5
WHERE categoryId = 'target_category';
```

权重调整工具:

- 搜索设置页面: /project/[code]/search/setting
- 实体库页面: /project/[code]/entityLibrary
- 权重范围: 0.1 5.0

4.4 性能优化与效果调整策略

性能优化配置

缓存策略

```
searchCache: TTL 5分钟 // 搜索结果缓存
sortCache: TTL 10分钟 // 排序结果缓存
esCache: TTL 1分钟 // ES查询缓存
```

缓存作用:

- 减少ES查询压力,提升响应速度
- 降低系统负载,提高并发处理能力
- 缓解热点查询对系统的冲击

A/B测试策略

权重对比测试

排序策略对比

■ 策略A: "first, SEM, OBB, PQ" (语义优先)

■ 策略B: "first,PQ,OBB,SEM" (销量优先)

■ 策略C: "first,OBB,SEM,PQ" (品牌优先)

测试指标:点击率、转化率、用户满意度

培训总结

搜索技术核心要点回顾

系统架构

- 预处理 → 查询理解 → 召回 → 排序 → 返回 BM25基础评分 + 多维度增强评分
- Elasticsearch + 应用层精排的两阶段架构
- 多层缓存优化

召回排序

- Function Score查询整合多脚本评分
- SPU/SKU处理策略与属性聚合
- 多级排序器与分组展示策略

评分体系

- 语义增强、商品质量、品牌提升等组件
- 对数归一化处理与权重平衡

参数调优

- 权重配置、归一化参数、召回窗口
- A/B测试验证与数据驱动优化
- 缓存策略优化

持续优化: 理解业务 → 数据分析 → 假设验证 → 监控反馈

谢谢观看!

搜索中台技术培训

为不断提高企业运营效率而奋战・三横科技