

QCON 全球软件开发大会 【北京站】2016

外卖商家排序的算法演进

温赟 美团外卖

外卖商家排序的算法演进

温赟 wenyun@meituan.com



内容概览

- 外卖行业发展简介
- 外卖与团购的异同
- 外卖商家排序的技术演进
- 外卖商家排序的算法挑战与应对
- 小结



外卖行业发展简介



外卖行业发展简介

1993.8 常州・丽华 快餐 2013.12 杭州・淘点 点 北京・美团 外卖

2014.11.9 美团外卖 单天百万单 2016.1 去年餐饮行 业收入突破 三万亿















2009.4 上海闵 行・饿了么 2014.5 北京・百度 外卖 2015.12.20 美团外卖 单天三百万 单



外卖行业发展简介







来源: 艾瑞网 2015年中国外卖O2O行业发展报告

外卖与团购的异同



外卖与团购的异同

- 团购应用、网站
- 低价活动

• 线上支付

- 商家套餐
- 到店消费





引流

支付

就餐



外卖

- 外卖应用
- 低价活动

- 线上支付
- 自助点餐
- 等待配送



外卖与团购的异同

- 移动化
- 本地化
- 场景化
- 时间刚性
- 资源约束



移动化

美团团购 移动端交易占比



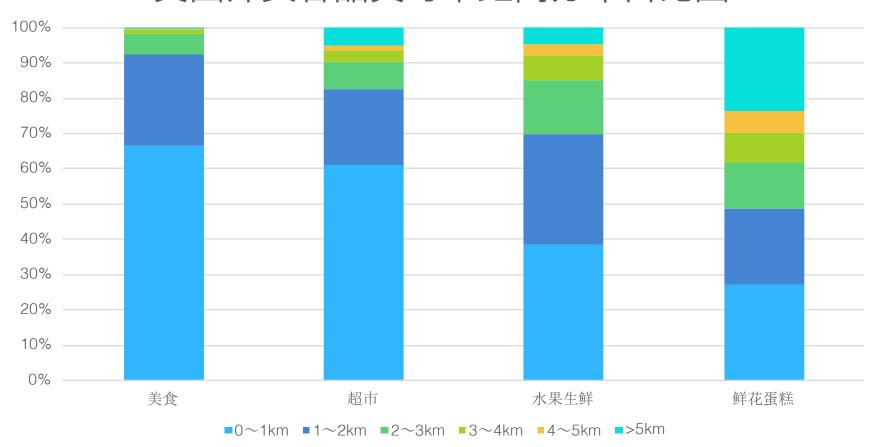
美团外卖 移动端交易占比





本地化

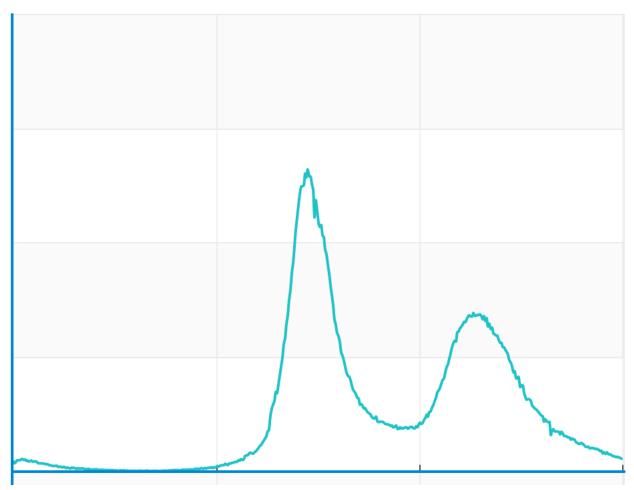
美团外卖各品类订单距离分布占比图





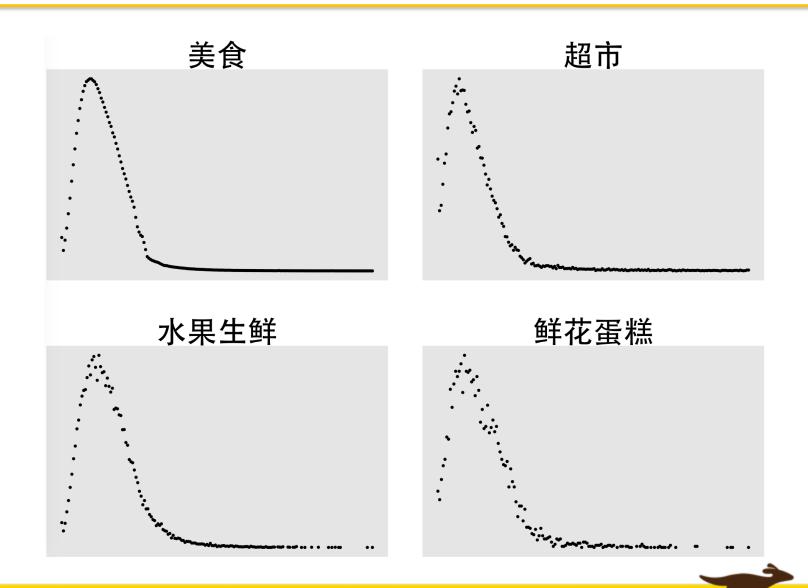
场景化

美团外卖单天订单趋势图



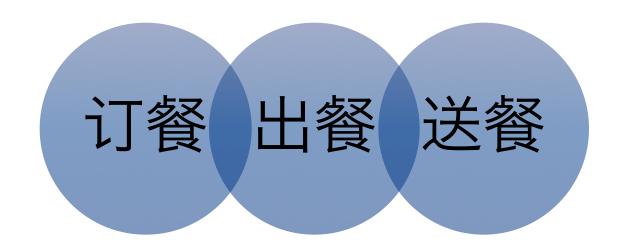


时间刚性



资源约束

- 食材库存
- 厨房产能
- 配送运力





外卖商家排序的技术演进



产品形态









技术框架

在线服务响应流程

离线数据处理

APP

在线数据处理

效果报表

策略分析

Hive/Spark

数据清洗 数据标注

特征工程

模型训练

模型评估

离线特征缓存 商家

用户 用户-商家

离线排序模型

API

Rank Service

A/B Testing Engine

L1: 基于规则的粗排

(L2: 基于模型的精排`

L3: 业务规则调整

实时特征计算

商家配送用户

在线排序模型

实时报表

在线特征挖掘 在线模型训练

在线参数更新

实时效果监控

Storm

业务数据

APP日志

API日志

Service日志



在线服务

- A/B Testing
 - 做AA测试,坚持做
 - 重视抽样误差
 - 关注时间周期效应

```
rule "RULE_WORKER_AA_BASELINEV2"
salience 2
   when
      constract: java.util.HashMap(constract.get("sceneId") == "HOMEPAGE", s
      constract.put("rank_strategy_tag", "22");
      constract.put("rule_name", "RULE_WORKER_AA_BASELINEV2");
     constract.put("strategyId", "HOMEPAGE_SCENE_BASELINE_STRATEGY_CONFIG")
      constract.put("rank_strategy_version", "10.0.0");
end
rule "RULE_WORKER_AA_BASELINE"
salience 2
   when
      constract: java.util.HashMap(constract.get("sceneId") == "HOMEPAGE", s
   then
      constract.put("rank_strategy_tag", "23");
      constract.put("rule_name", "RULE_WORKER_AA_BASELINE");
     constract.put("strategyId", "HOMEPAGE_SCENE_BASELINE_STRATEGY_CONFIG")
      constract.put("rank_strategy_version", "10.0.0");
end
```



在线服务

- 插件化策略模块
 - 模块分解可读性 v.s. 代码性能优化
 - 重视接口约束合约
 - 关注插件链的前后依赖

```
scene: "HOMEPAGE",
strategyId: "HOMEPAGE SCENE ORD RERANK CO
actionChainConfig:{
"configs":[
{"name":"Bl
                        er","params":{}},
{"name":"Ba
                        ,"params":{}},
{"name":"Bo
                        ,"params":{"BOOST
                       V2","params":{}},
{"name":"De
{"name":"Gb
                       arams":{}},
{"name":"Co
                        "params":{}},
                       er","params":{}},
{"name":"Le
                       unerV2","params":
{"name":"Fi
{"name":"Ch
                       ipTuner","params"
{"name":"Fi
                       Tuner","params":{
{"name":"Ne
                       ationTuner","para
{"name":"CP
                       arams":{}},
{"name":"Br
                        "params":{}},
{"name":"Po
                        "params":{}}]
```



在线服务

- 调试系统
 - 结果的可解释性
 - 业务、产品的协同

GeoHash:		经纬度	场景:	主列表 💸	
userId:		任意数字	uuid:		9
debugLevel:		(1或-1)	时间:		
策略字符串	请选择	0	□策略对比		
筛选/对比:		(逗号分隔)	Wiki链接:	使用Q&A	
商家ID列表:	逗号隔开				

离线流程

- 流量清洗
 - 抓取流量
 - 无效加载

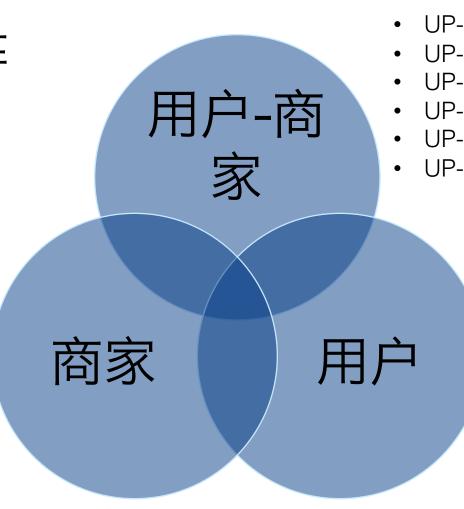




离线流程

• 特征矩阵

- P-基本信息
- P-转化率
- P-优惠活动
- P-用户评价
- P-热门信息
- P-竟对信息
- P-配送信息
- P-服务质量



- UP-浏览行为
- · UP-点击行为
- · UP-成单行为
- UP-加购行为
- UP-评论行为
- UP-收藏行为

- U-人口统计
- U-品类偏好
- U-购买力
- U-优惠偏好
- U-上下文信息



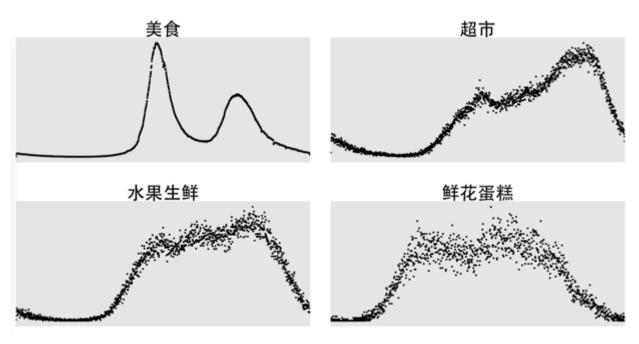
离线流程

- GBDT——机器学习模型Startup
 - Decision Tree 简单贪婪
 - Bagging 民主智慧
 - Boosting 知错就改
 - Shrinkage 小步快跑
- 非线性模型 & 特征选择功能



效果里程碑

• 时段特征交叉



・特征工程

- 按照小时数hour划分 用户行为数据,取前后 n个小时数据进行衰减 后线性加权
- 按照星期数weekday 划分用户行为数据,按 照不同的相似度关系衰 减后线性加权
- 问题
- 商家扩展新的营业时段



效果里程碑

• 距离特征交叉



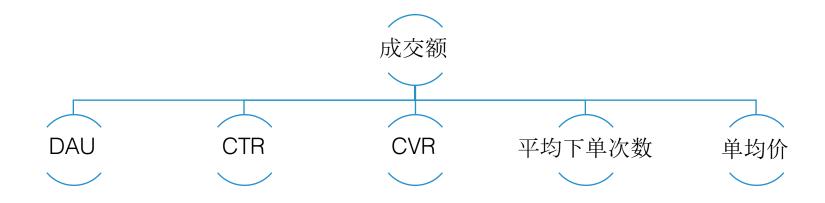
• 特征工程

- 按照距离区间分段确定转 化率基准,供平滑参考
- 按照GeoHash划分区域 网格,取上下前后左右共 计9个方格确认区域用户 行为热度数据
- 问题
- 计算和存储开销明显增大



效果里程碑

- CTR还是ROI
 - 基于用户-商家预测下单金额的重排序





外卖商家排序的算法挑战与应对



排序稳定性

- 排序结果不稳定的成因
 - 不同人——个性化策略
 - 不同地点——LBS检索、商家配送范围
 - 不同时间——时段、星期、场景
 - 不同竟对营业情况——同行歇业
- 效果的稳定性 & 结果的可解释性

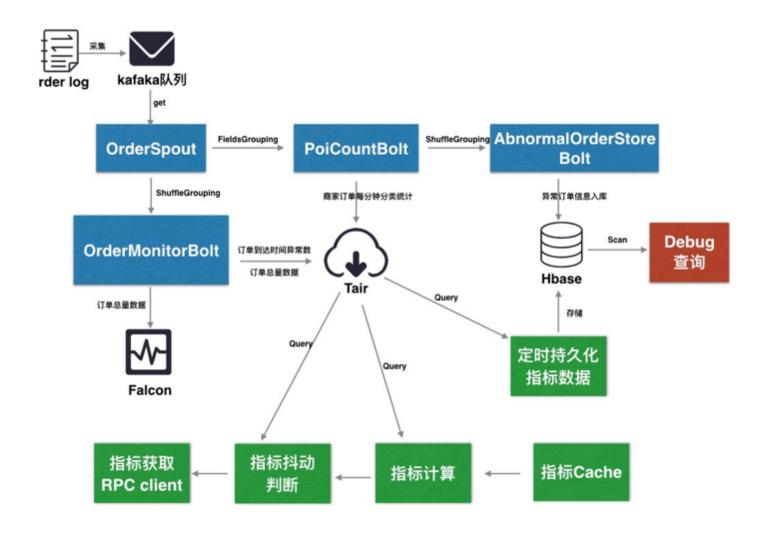


特征实时化

- 商家实时库存
- 商家服务质量
- 商家活动情况
- 配送运力情况



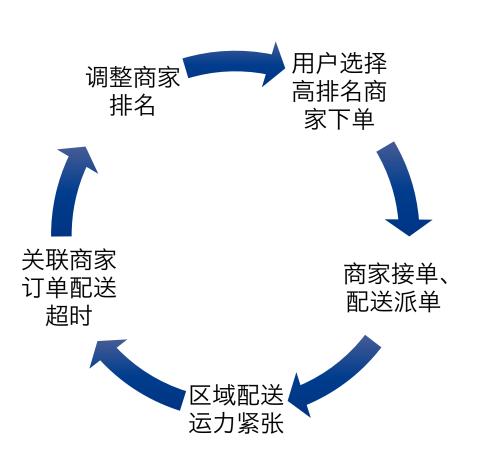
特征实时化





跨端系统反馈

- 配送拥塞控制
 - 配送实时负载指标
 - 配送等待时间
 - 配送预计送达时间

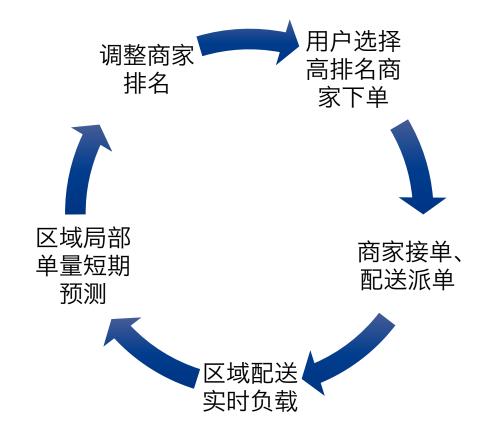




跨端系统反馈

• 商家库存售罄预测

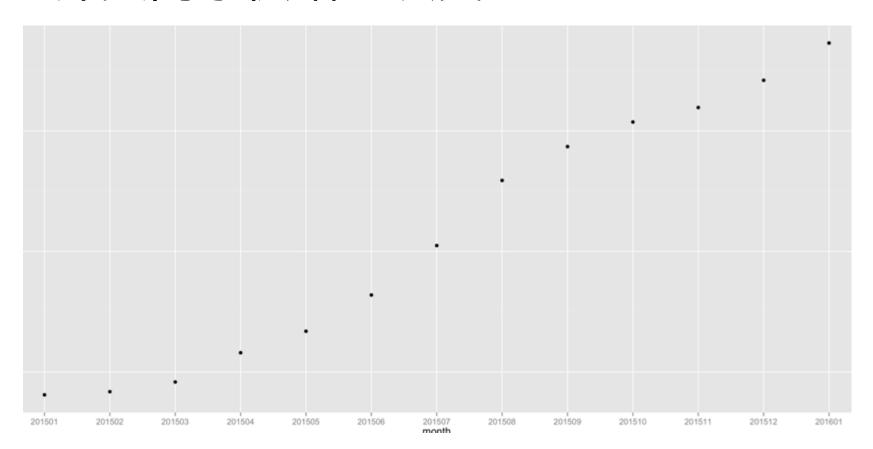
单量预测





Explore & Exploit

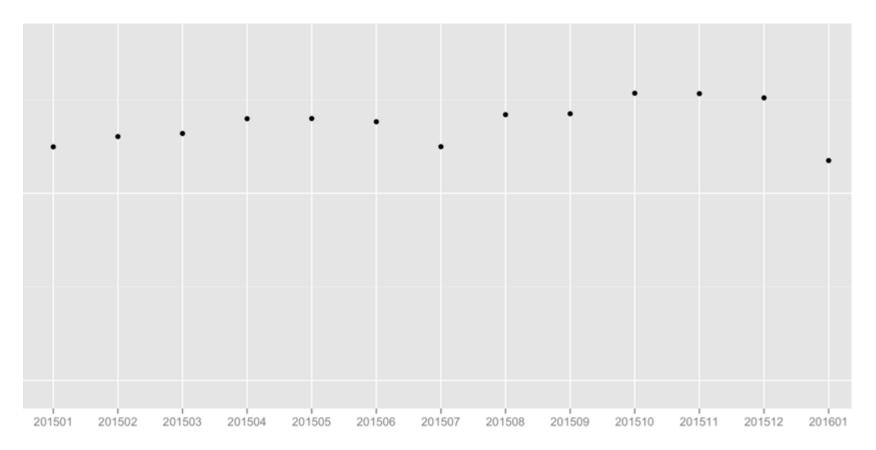
• 外卖商家供给的演变





Explore & Exploit

• 外卖平台的基尼系数





Explore & Exploit

- 多来源数据融合解决冷启动
 - 数据重合覆盖度
 - 迁移学习的可信度
- 基于用户好奇心偏好的探索
 - 专一 v.s. 尝鲜



小结



小结

- 技术驱动的前提理解业务
- 做正确的事,不做容易的事
- 在正确的时间做正确的事
- 关注模型策略对数据分布的影响







THANKS!