DSP投放引擎设计与实现

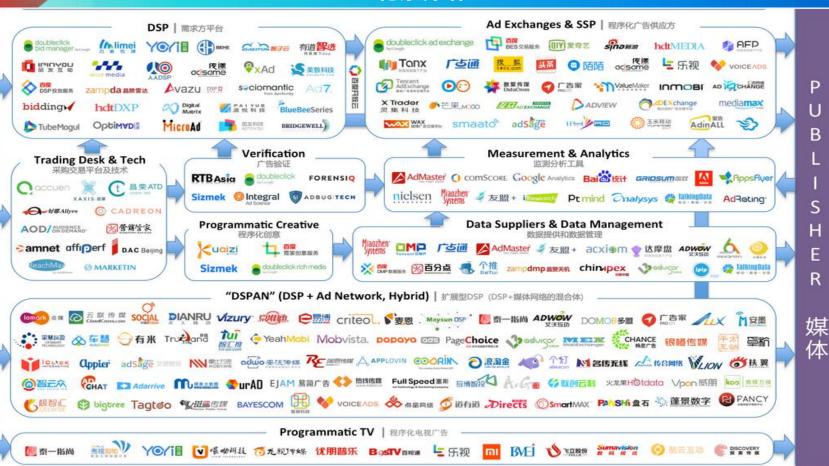
—— 唐端荣



广告是目前大部分互联网公司的主要变现手段,根据其目的可分为合约(品牌)广告和效果广告,合约广告主要是让更多的人知晓品牌、以创造良好的品牌形象为目的。 效果广告的主要目的短时间内有明显的ROI,比如电商后续产生的购买行为,游戏后续产生的下载激活等行为。

本文中介绍的DSP是直接面向广告主的效果广告平台,它的全称是"Demand Side Platform",它是以定价或竞价的方式,实现广告的受众购买和程序化购买。支持实时竞价和人群定向,同时具备对投放效果的监测、分析和优化能力。本文主要介绍DSP系统的架构设计和核心功能的实现。



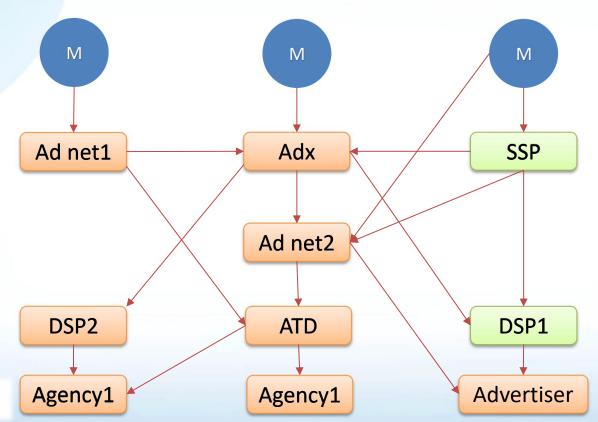


M

消

费

程序化售卖生态链





广告投放技术经历了由静态页面纯手工的替换,到系统自动按排期投放,再到现在的

RTB实时交易等三个阶段;

计费方式:

CPT 按时段付费

CPM 按千次曝光付费

CPC 按点击付费

CPA 按转化行为付费



电梯厢内的纯人工CPT广告



业务特点

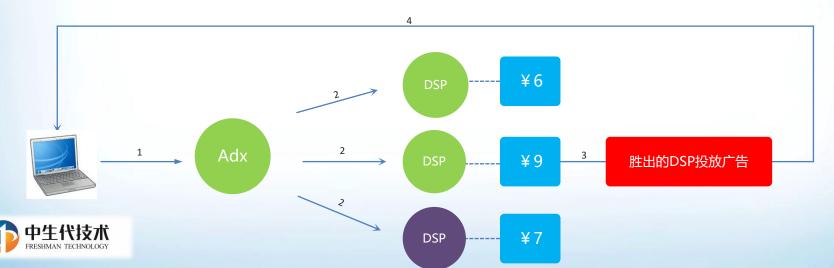
DSP业务特点:

高并发:广告请求量大

低延迟: adx对广告返回有限制,页面渲染时间制限

高时效:实时响应广告主的投放需求,实时投放效果反馈

满足各种定制化投放需求: 支持N个定向维度

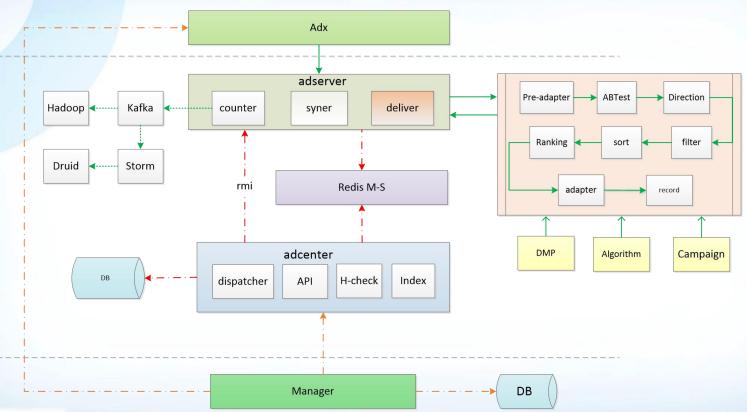


设计思路

- > 支持灵活的AB实验:
 - -- 支持插拔式的算法实验
- ▶ 满足数据时效要求:
 - -- 新增广告要实时生效、用户暂停投放要实时响应,投放效果要实时呈现
- > 7*24小时服务
 - -- 稳定性保证
- > Adx的应答率标准
 - -- 应答率影响adx的派量算法,超时太多会被adx控量
- > 灾备和故障恢复
 - -- 在线容灾,健康检查、自动功能降级、灰度发布、负载均衡
- > 多维监控方案
 - -- 软硬件监控、业务异常报警、投放线索追踪



系统架构





解耦设计

> 业务分割:

在线计算与离线计算分离,使用cache隔离内网与外网分离前后端分离,使用API交互数据。

▶ 灵活plugin:

流量切分配置化 基于接口编程,功能配置化

> 缓存隔离:

根据数据时效要求和重要程度分为3级cache:

Heap: 广告数据、在线反作弊数据

Redis-MS:广告数据、消费数据

Redis-Clustor: DMP、频控数据



节点去中心化

adcenter:

VIP

主辅运行时互备

无状态

adserver:

LVS负载均衡

多机同时提供服务

心跳监控

无状态

** 主辅运行时互备**:

利用Redis **SET key value EX seconds NX** 实现

Key为锁名,

value建议是本机IP(如果单机多实例需要使

用ip:port作为value)

EX seconds: 租约锁的失效时长,失效后锁

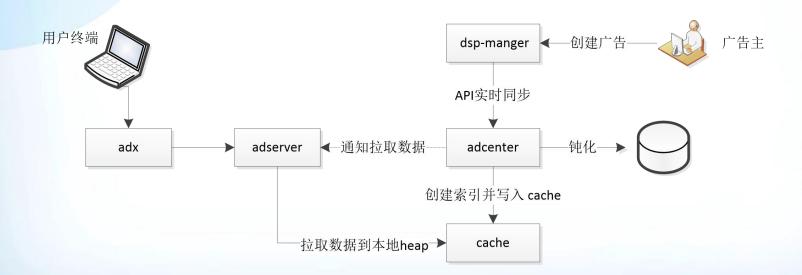
自动删除

NX: 只有key不存在时才能set成功



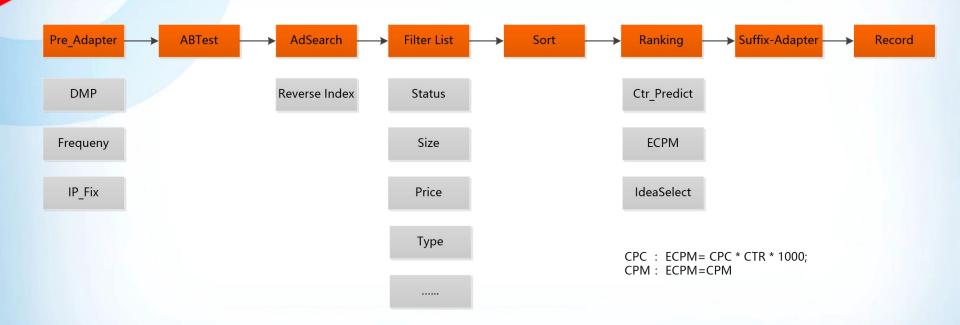
广告的投放过程

- ▶ 新增广告分钟内可见
- ▶ 使用cache隔离离线计算





广告筛选





广告筛选

AUC匹配计算:

A-广告 C-媒体内容 U-用户

媒体属性与广告要求的匹配用户特征与广告要求的匹配



流量特征与广告要求进行匹配

广告要求: 时间、地域、关键字、人群等等......

媒体属性: 广告位、女性、动漫、房产、教育......

用户特征: 地域、性别、年龄、兴趣标签......



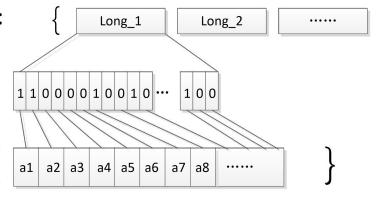
广告筛选

▶ 广告检索:索引构建和查找

倒排索引 – BitMap

效率担当!

Build Index:



Key: 定向维度+维度值

value : BitSet

索引同步:

倒排索引: 定时全量同步, 分钟生效

正排索引:实时增量同步,秒级生效

Search:



&

B_position1=



通用过滤器

- > 按状态过滤
- > 按预算过滤
- ▶ 按尺寸过滤
- > 按素材类型过滤
- > 按频次过滤
- > 按行业类别过滤

Status filter

budget filter

size filter

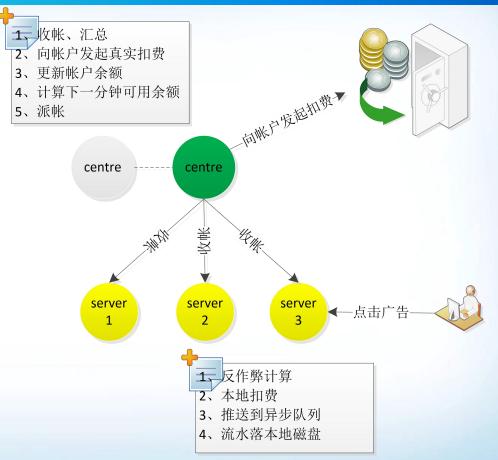
..... filter



▶ 扣费: 扣数和扣费

- ▶ 单线程异步队列
- > Failover异步队列
- > 流水落本地磁盘
- > 本地数据库扣费原子操作
- 无状态多机运行时互备
- ▶ 止损:投放与点击之间的时差
 - > 设置最小投放余额
 - ▶ 流控
 - > 预算平滑







算法支持

- Dubbo协议
- ➤ CTR预估:优化ROI 出价ECPM公式:

```
竞价ECPM(cpm) = cpm 出价
竞价ECPM(cpc) = cpc出价×1000×ctr(预估)
```

扣费计算:

```
扣费 (cpm) = ecpm2 (第二高价) / 1000
扣费 (cpc) = ecpm2 (第二高价) / 1000 / ctr (预估)
```

** 小贴士**:

- 1、按CPM售卖一般是通过服务费盈利,需要把流量采买的损耗考虑进去。
- 2、如果按CPC卖,预估CTR高于实际CTR, DSP会赔钱;反之估的过于低了有可能会买不到流量。
- 3、只有adx知道真正的第二高价是多少。
- 用户画像:打标签



- 1、按CPM投放的广告是否需要做CTR优化?
- 2、谁该对adx与dsp的曝光gap负责?
- 3、广告主是否真的需要预算平滑?



监控手段

开始时间

2015-08-20 12:00:00

- 内存数据可视化
- 硬件监控: 监控服务器cpu、内存使用率、连接数、网卡流量, 服务器负载等。
- · 软件监控:监控qps、rt、jvm、队列大小等。
- 业务数据监控
- 线上问题快速响应,跟踪每只广告的投放情况。



结束时间

2015-08-20 12:13:00



系统优化

- ➤ JVM优化
- ▶ 长连接
- ▶ 多级缓存,就近访问:按数据重要程度和时效要求设计3级缓存
- > JSON 选型: 在我们的业务场景中 Jackson > Gson 约3倍
- > Ranking耗时控制
- > 代码质量控制

生产环境性能:

rt: P99.998 < 50ms; P99.81 < 10ms

qps: 10000+



研发总结

- 单元测试、交叉编码
- ▶ 协同开发中必须统一 Code Style
- > 较大变更需要过压测
- 关键策略必须形成文档,所有人理解一致后再编码
- 允许有多个方案,按实验结果择优选用
- ▶ 信息透明, 互为备份



Thanks!

