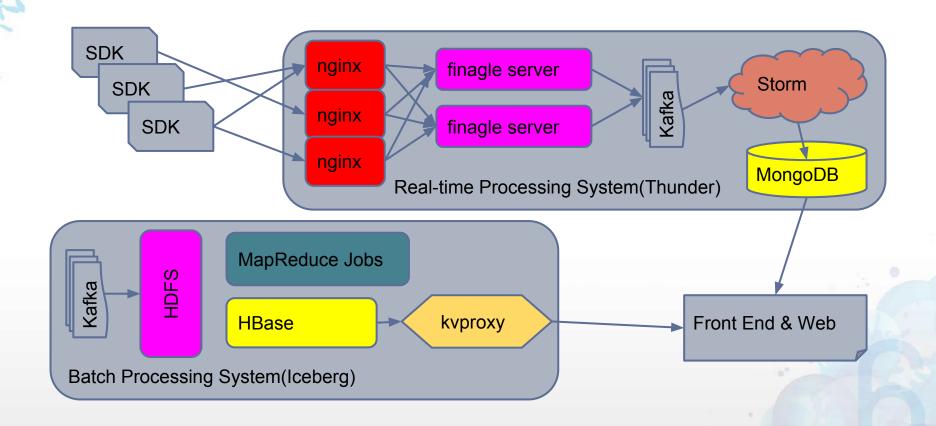


发现架构之美

如何在一天之内收集3.6亿移动设备的数据

章炎@友盟

Overview





Outline

- SDK
- 实时计算
- 离线计算和挖掘
- 主要问题
- 相关链接





SDK

- 数据传输格式
 - JSON + gzip
 - 切换到thrift(增加schema, 减小数据包大小)
 - 校验(for spam)和去重(for unstable network)
- 发送模式
 - 启动时发送, 关闭时发送, 实时发送
 - 避免DDOS(推送使得大量设备同时对前端请求, 前 段没有办法及时响应致使客户端超时, 可是客户端 又使用固定间隔时长重试)





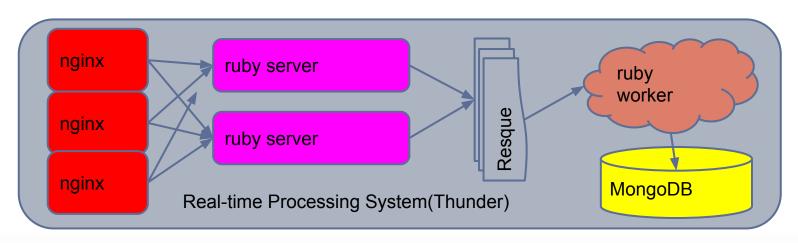
SDK(cont.)

- 模块化设计
 - 网络传输, 设备数据
 - 加密解密, encoding
- 设备标识变迁
 - Android: imei + mac
 - iOS: udid, open udid, mac, idfa, idfv
 - 不同SDK版本能够获取设备信息不同
 - umid(umeng id) service 来统一设备标识
 - finagle + mysql(SSD) 40k/s



实时计算

• 2010. Resque + Ruby worker 2k/s

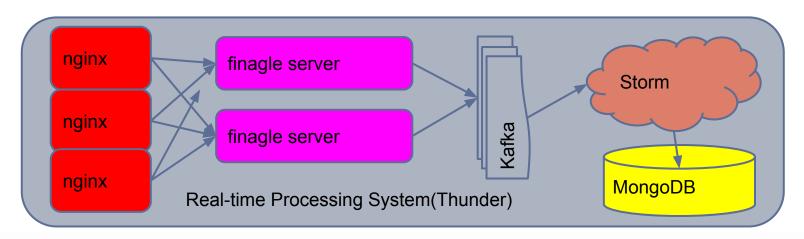


- 简单直接,没有考虑性能情况
- MongoDB还没有出现性能和扩展性问题
- 没有在数据接入端做清洗和规范



实时计算(cont.)

• 2012. Kafka + Storm(batch store) 5k/s



- JVM replaces Ruby for better performance
- 在数据接入端做清洗和规范(计算umid, 检查mac是否合法, 校验和去重等)



实时计算(cont.)

- MongoDB
 - NO auto-sharding
 - write performance not good because of global lock(table lock is still not good enough)
 - SSD for boosting write performance



离线计算和挖掘

- 初期误将离线系统当做在在线系统设计
 - 8台机器的微型集群
 - 过于依赖HBase, 中间结果存储于HBase
 - 原始日志存储elephant-bird(Protocol Buffer+ Izo)
- 减小对HBase依赖,中间结果存储于HDFS, HBase只存储最终结果
- 使用bulk import 来将结果载入HBase



离线计算和挖掘(cont.)

- 重新设计HBase row-key避免单个region读写 压力过大
- 定制化的查询中间层kvproxy
- 改进Hadoop提高集群利用率
 - 动态优先选择磁盘空间充裕机器执行任务(HDFS 使用在80%以上时就需要考虑扩容)
 - map/reduce槽位混用,任务基于内存计算所需槽 位(离线计算CPU使用少但是内存占用多)
 - Izma压缩支持(elephant-bird-Izma, Protocol Buffer + Izma) 用于存储冷原始日志

主要问题

- 大数据量的挑战 Go big or Go home
- 和设备标识做持续斗争
- 构建一个正确稳定的数据分析系统,统一实 时计算和离线计算 (lambda arch) summingbird or spark.
- 密切关注开源社区



相关链接

- Lambda Architecture
- Big Data: principles and best practices of scalable realtime data systems 推荐
- Umeng Analytics Architecture
- 个人微博, 欢迎交流



Q&A THANKS





