

视频流系统设计(Youtube / Netflix)

主讲人 南帝老师



过去

外企、国企、互联网

10+年后端研发架构经验

面试官100+

现在

阿里巴巴

研发、架构师

面试官30+

未来

To be continued

课程介绍



	【互动】走进系统设计 & 新鲜事系统设计【直播】秒杀系统与订票系统设计
Week1	【互动】从用户系统中学习数据库与缓存 【互动】网站系统、API设计与短网址 【直播】容器技术(K8S,Docker)
Week2	【互动】数据库拆分 & 限流器和实时数据系统设计【互动】分布式数据库系统设计【直播】在线文档协同编辑系统设计
Week3	【互动】聊天系统设计【互动】分布式文件系统设计【直播】视频流系统设计(Youtube / Netflix)
Week4	 【互动】基于地理位置的信息系统 【互动】分布式计算系统设计 【互动】爬虫系统与搜索建议系统 【直播】Google Search / Search Ads Ranking 系统设计



```
数据一致性
     CacheAside GFS
正向索引 CacheThrough QPS
消息队列
秒杀 Docker 容器 异步 MapReduce
协同编辑 Session Session 多线程分布式 流量 mysql CDN
    镜像 微服务 Master & Slave 消费者
RestAPI Memcached ConsistentHashing Redis WebCrawler IM 服务降级 实时数据系统
            限流 SparkStreaming 生产者
          VerticalSharding 倒排索引 LBS
                HorizontalSharding NoSQL
                     定时任务
                   AdsRanking
```



Scenario场景

设计一个YouTube

1.了解YouTube包含哪些功能

2.这些功能背后的挑战



YouTube是一个全球最大的视频分享网站之一

YouTube的功能点





Functional Requirements

用户可以上传视频 用户可以观看和分享视频 用户可以根据关键字搜索视频 用户可以点赞、评论



系统的高可用 观看视频的流畅度 视频的实时推荐

YouTube关键数据



每月有效的用户总数: 19亿

每日活跃的用户总数: 3000多万

分享的视频总数:5亿多

平均观看时间: 40分钟

每天观看视频数量:50亿

每日移动观看次数:5亿

每分钟上传视频数量: 300小时

---截止18年6月

容量评估



- •根据数据,我们有30M的日常活动用户,如果用户平均每天观看10个视频,则每秒视频的观看数为:30M * 10 / 86400 秒 = 3472 视频/秒
- •假设每上传一个视频,我们就会观看100部视频,则每秒视频的上传数为: 3472 / 100 = 34 视频/秒
- •假设平均每个视频时长为10分钟,则每秒上传的视频时长为: 34 * 10 = 340 分钟/秒
- •假设在平均的情况下,一分钟视频需要50MB的存储空间(视频需要以多种格式存储),则一秒钟内上传的视频所需的总存储量为:

340 * 50 = 17000 MB/s = 17 GB/s



Service服务

YouTube相关服务 1.了解YouTube包含哪些服务



用户服务 UserService

查询用户基本信息

上传服务 UploadService

视频上传

视频服务 VideoService

> 视频切分 视频编码

图片服务 PicService

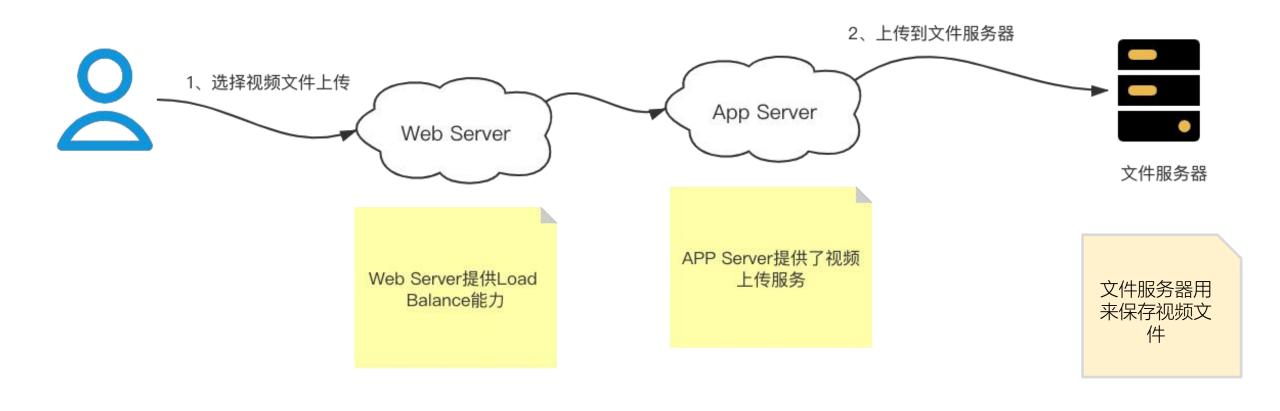
缩略图生成



Storage存储

模型的设计 1.YouTube模型定义







这个流程有什么问题?

文件太大,中途HTTP连接中断



断点续传如何实现?

上传视频流程

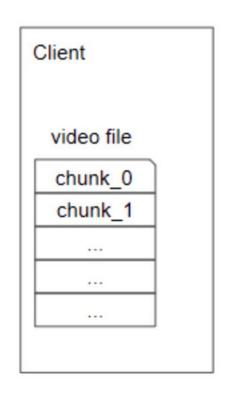


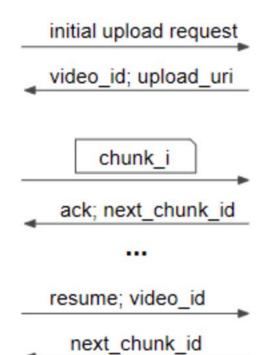
upload request

- •请求服务端生成 video id & 保存目录
- ·服务端返回 video_id & 目录
- •客户端根据 video_id 顺序生成 chunk_id 以及 chunk文件, chunk_id 可以采用 video_id + 'xxx' 的 形式
- •客户端才真正开始上传 chunk 视频

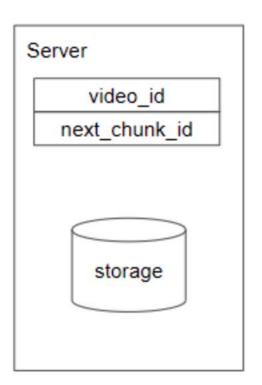
PS:

•当上传完一个 chunk 之后,服务端告诉客户端需要 传下一个 chunk





Video Upload



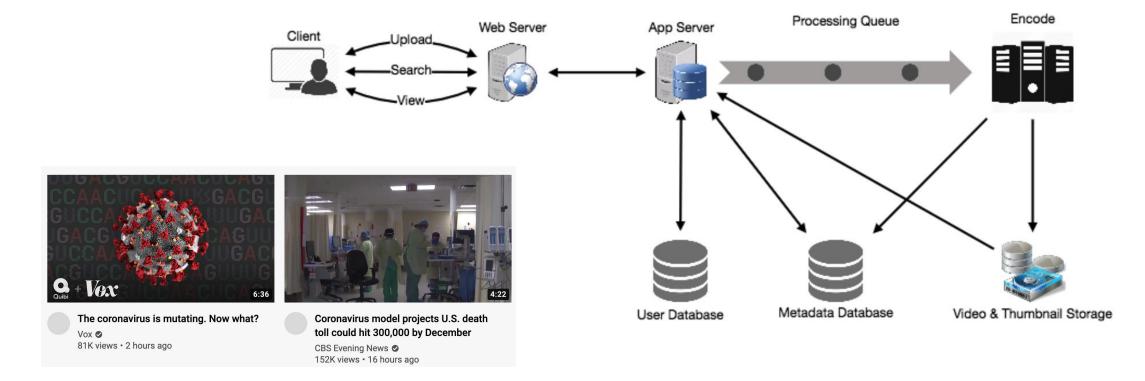


Processing Queue: 上传的视频存放队列

Encode: 转码服务、缩略图生成服务

Metadata Database: 存储的是视频的基

本信息,比如Title、缩略图路径等等



Storage



	用户ID	用户名	性别		
用户表	U0001	南帝	男		

Storage



视频表	视频ID	视频名	存储目录	Hash值	metadata	格式	缩略图目录	大小	总时长
	V0001	YouTube入门.m	p4 /xxxx/	ZZZZZZ	{ title:xxx language:xxx tags:xxx category:xxx }	1080p	/mmm	1G	120
	VideoID	chunkID	start_time	end_time	chunk storage	resolution			
Chunk如陆丰	V0001	C0001	10:00	11:00	/0001/	1080p			
Chunk视频表	V0001	C0002	11:01	12:00	/0001/	1080p			
	V0001	C0001	10:00	11:00	/0001/	720p			
	VideoID	缩略图路径	大小	主图	_				
缩略图表	V0001	/mmmm/01	5k	1					
	V0001	/mmmm/02	5k	0					
	UserID	VideoID	Upload TS		_				
用户视频关系表	U0001	V0001	2020/08/05 09:00:0	00					



视频表为什么需要hash列?

为了视频去重,避免上传重复的视频文件

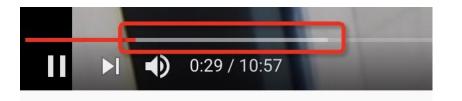


那么当另一个用户上传了一个相同的视频之后,会发生什么?

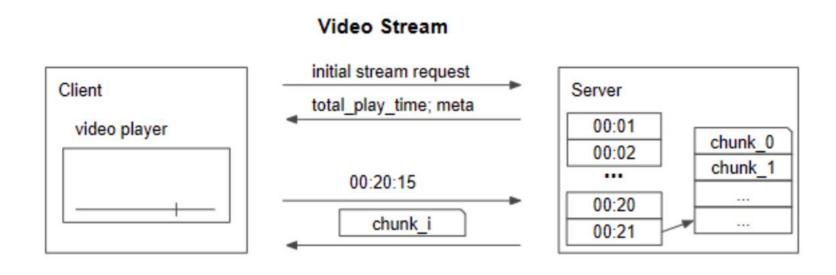
会在用户视频关系表插入一条Record



如何做到边看边加载?









那这些chunks和缩略图保存在哪里呢?

• 分布式文件存储



哪些分布式存储适合保存Chunks和缩略图?

- seaweedFS
 - FastFS



为什么适合保存这些?

- Chunks和图片Size一般偏小
- 读取频率较高,点击YouTube先看到的都是缩略图

分布式文件存储比较



指标	适合类型	文件分布	系统性能	复杂度	FUSE	POSIX	备份机制	通讯协议接口	社区支持	去重	开发语言
FastDFS	4KB~500MB	小文件合并存储不分片处理	很高	简单	不支持	不支持	组内冗余备份	API/http	国内用户群		C语言
TFS	所有文件	小文件合并,以block组织分片		复杂	不支持	不支持	Block存储多份,主辅灾备	API/http	少		C++
MFS	大于64K	分片存储	Master占内存多		支持	支持	多点备份动态冗余	使用fuse挂在	较多		Perl
HDFS	大文件	大文件分片分块存储		简单	支持	支持	多副本	原生api	较多		java
Ceph	对象文件块	OSD—主多从		复杂	支持	支持	多副本	原生api	较少		C++
MogileFS	海量小图片		高	复杂	可以支持	不支持	动态冗余	原生api	文档少		Perl
ClusterFS	大文件			简单	支持	支持	镜像		多		С



Scale扩展

如何做到精准实时推荐 1.常见的推荐算法介绍 2.流处理介绍

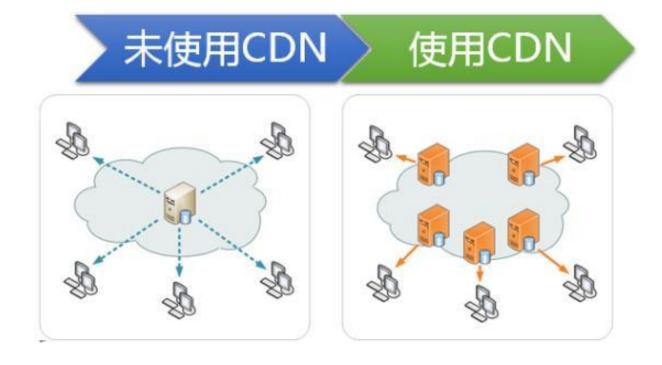


不同地区的客户端如何更快的观看视频?



什么是CDN?

CDN是接近用户地理位置的边缘服务器,可以作为缓存处理



CDN



- 80%的流量都是20%的视频贡献的
- YouTube会选择把热点视频定时同步到CDN
- 用户可以在就近的服务器访问 到热点视频,无须请求中央服 务器,加快加载速度





如何给数据库做Sharding?

- 用户视频关系表以用户ID做Sharding
- 视频表、Chunk表以视频ID做Sharding



如何准实时推荐视频?



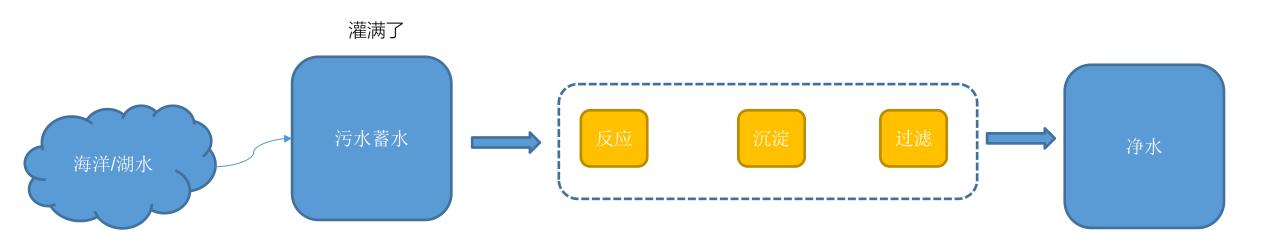
哪些场景需要准实时?

比如抖音,需要及时感知用户的偏好

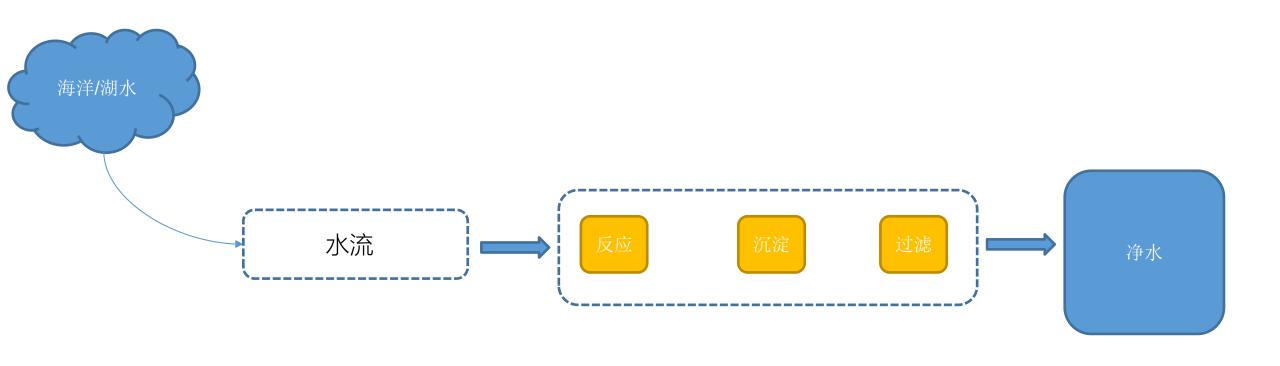


流式Streaming处理



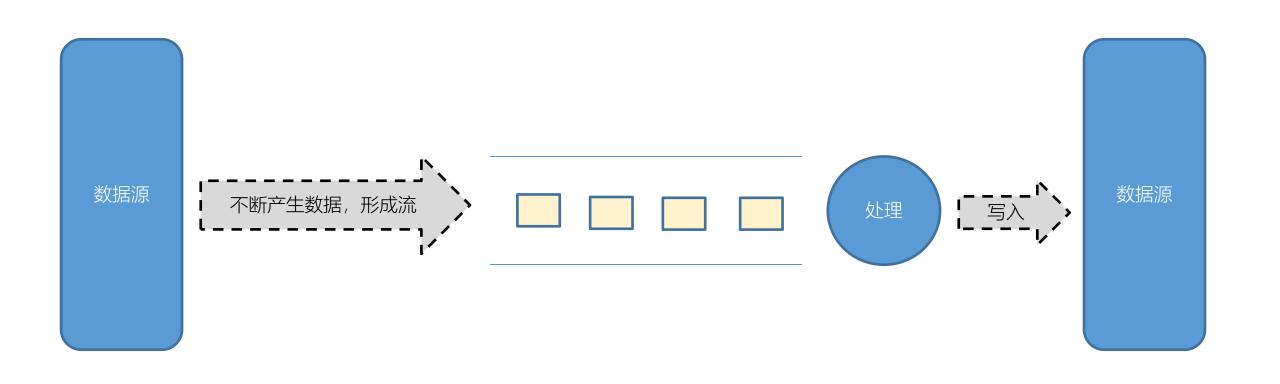






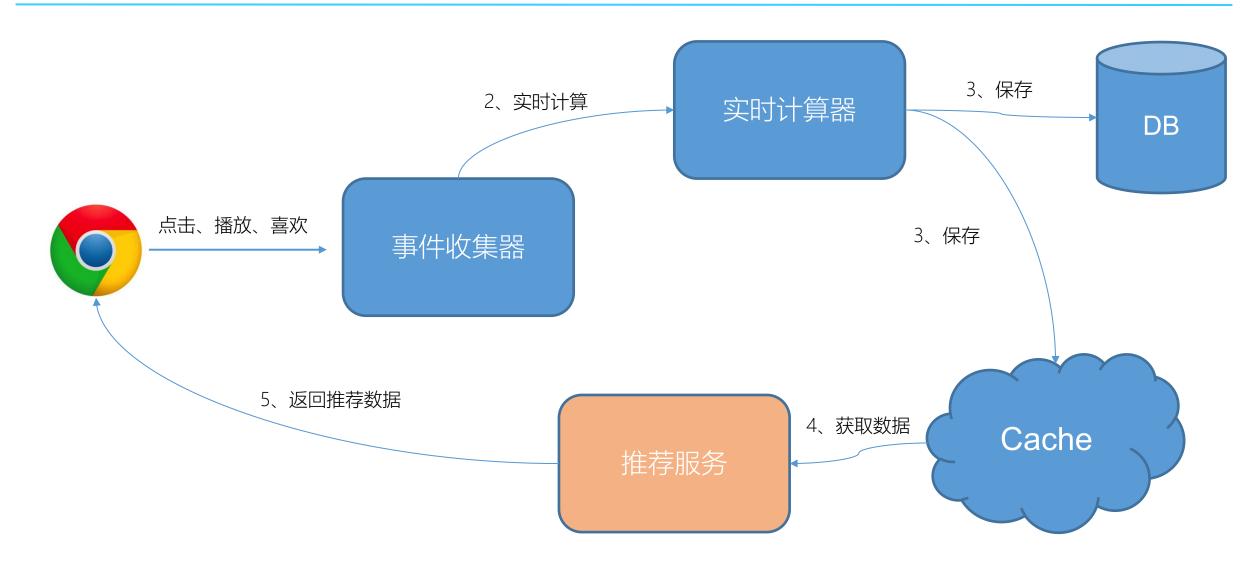
Streaming





用户行为的实时推荐流程图







如何精准推荐视频?



精准

准确判断用户喜好



如何做到精准?



方式一: 基于内容推荐

用户喜欢《钢铁侠》,系统认为他也喜欢《复仇者联盟》



动作片、漫威、动漫、科幻、美国、超级英雄 钢铁侠 复仇者联盟 动作片、漫威、漫画改编、科幻、美国、超级英雄、黑寡妇 标签Tag 存储 mongodb 计算物品 (电影) 间基于Tag的相似度



方式二: 协同过滤推荐

计算用户A和用户B的喜好程度,互相推荐彼此喜好的物品



如何对新用户进行推荐?

- YouTube首次推荐不同主题的热门视频
- 再根据用户的点击行为进行再次推荐



	【互动】走进系统设计 & 新鲜事系统设计【直播】秒杀系统与订票系统设计
Week1	【互动】从用户系统中学习数据库与缓存【互动】网站系统、API设计与短网址【直播】容器技术(K8S, Docker)
Week2	【互动】数据库拆分 & 限流器和实时数据系统设计【互动】分布式数据库系统设计【直播】在线文档协同编辑系统设计
Week3	【互动】聊天系统设计【互动】分布式文件系统设计【直播】视频流系统设计(Youtube / Netflix)
Week4	 【互动】基于地理位置的信息系统 【互动】分布式计算系统设计 【互动】爬虫系统与搜索建议系统 【直播】Google Search / Search Ads Ranking 系统设计



Thanks