

遨游"视"界 做你所想 Explore World, Do What You Want

强化学习下的自适应码流服务

爱奇艺 - 王亚楠





遨游"视"界 做你所想 Explore World, Do What You Want



2019.12.13-14



出品: Pive Vide⊙Stack 音视频技术社区

成为讲师: speaker@livevideostack.com

成为志愿者: volunteer@livevideostack.com

赞助、商务合作: <u>kathy@livevideostack.com</u>

• 企业理念: 悦享品质

• 企业愿景: 做一家以科技创新为驱动的伟大娱乐公司

• 企业文化:集科技人才和创意人才的DNA为一体

- 1. 自适应码流(ABS)
- 2. ABS算法评估系统-RESA
- 3. QoS和QoE

- 根据用户的网络情况提供不同码率节目
 - 充分利用用户带宽
 - 更清晰,更流畅
- 传输形式
 - HLS/Smooth Streaming/DASH
- 码率调节算法
 - ABR



- 基于带宽的算法
 - 逻辑简单,依赖于带宽预测的准确度
 - FESTIVE, CS2P
- 基于Buffer的算法
 - 无需预测带宽,频繁切换
 - BOLA
- 综合考虑Buffer和带宽的算法
 - 依然需要带宽预测,参数较多,且参数不具有通用性
 - MPC



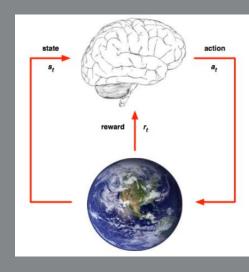
- ABS问题可以抽象为一个MDP问题
 - 根据当前的状态选择下一个码率

S: 当前的状态(当前码率, 当前带宽等)

A: 可选择的码率集合

R: 所选码率的QoS

- 自动训练,无需调参
- 不同场景可适用不同模型
- Pensieve



- At each step t the agent:
 - Receives state st
 - Receives scalar reward r_t
 - Executes action a_t
- ▶ The environment:
 - Receives action at
 - ► Emits state s_t
 - Emits scalar reward r_t

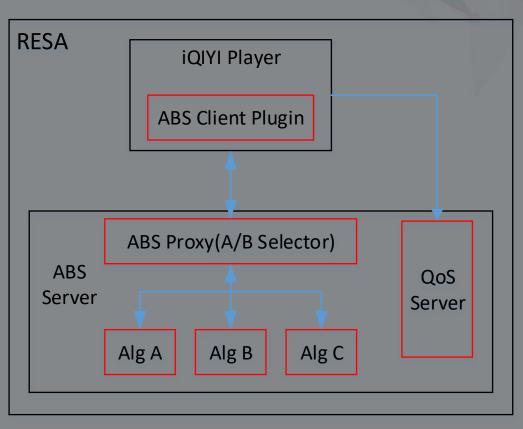
问题



• 确定最优的ABS算法

RESA: 自适应码流算法评估平台







• 如何确定最优的ABS算法模型



- A/B Test的结果是确定最优模型的关键
- 选择合适的用户端进行评测

模型训练



- On-Policy/Off-Policy
 - 无法使用线上环境进行训练
- reward的选择
 - 根据希望得到的最终效果来确定
 - 简洁清晰
- 训练数据的收集
 - 带宽数据
 - 视频分片信息

- 选取合理的训练数据
 - 帯宽
 - 缓存时长
 - 训练数据归一化
- 设置合理的训练参数
 - Entropy Weight/Learning Rate/Batch Size
 - Reward
- 提升训练速度
 - 找出计算瓶颈
 - 异步训练

- 常用QoS模型
 - 线性模型
 - VEA模型

$$QoS = \sum_{i=1}^{n} q(R_n) - \alpha * \sum_{i=1}^{n} T_n - \beta * \sum_{i=1}^{n} |q(R_{n+1}) - q(R_n)|$$

$$Resolution \, Score = \frac{\sum_{total \, users} log \binom{R_i}{R_{min}} + 1}{total \, chunks} * t_{GoP}$$

$$Fluency \, Score = \left(100 * \frac{total \, rebuffering \, users}{total \, users}\right) \left(100 * \frac{total \, rebuffering \, time}{total \, playing \, time}\right)$$

$$Smoothness \, Score = \left(100 * \frac{total \, switches}{total \, chunks}\right)$$

$$QoS = \alpha * Resolution \, Score - \beta * Fluency \, Score - \gamma * Smoothness \, Score + C$$

QoS的问题

big ideo 北京 遨游"视"界 做你所想 Explore World, Do What You Want

- 并不是用户观看体验的直接体现
- QoS最优的模型不一定就是最合适的模型



- QoS: Quality of Service, 衡量服务质量的指标
 - 易量化

基础指标	卡顿指标	起播指标	用户行为指标
播放时长	卡顿次数	起播耗时	Seek 次数
下载速度	卡顿时长	起播耗时占比	Seek 时长
视频时长	卡顿时长占比		切码流次数
码流分布			

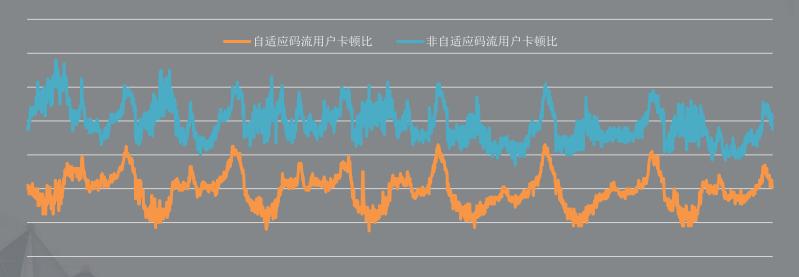
- QoE: Quality of Experience, 衡量用户满意度的指标
 - 不易量化,常用QoS的相关指标来代替

- QoE(QoS)模型的必要性?
 - 用户偏好不同,很难确定一个适合所有用户的QoE模型

- QoE不易量化,常用QoS指标替代
 - 卡顿
 - 用户观看的平均码率
 - 用户观看的平均时长
 - 用户手动切换率

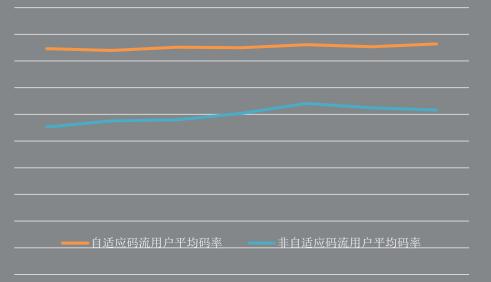


- 卡顿
 - 卡顿比、人均卡顿次数
 - ABS可能带来额外的卡顿,如调度失败、下载失败



遨游"视"界 做你所想 Explore World, Do What You Want

- 用户观看的平均码率
 - 平均码率和带宽成本正相关



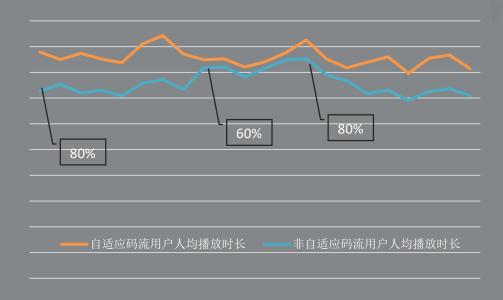
we ideo 北京 ack on 2019 遨游"视"界 做你所想 Explore World, Do What You Want

• 用户的平均观看时长

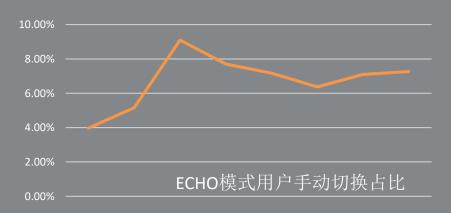


- 确认QoE指标的准确性
 - 灰度规模对ABS数据的影响
 - 用户手动切换码率对ABS数据的影响
 - Baseline的选择
 - ECHO模式

• 灰度规模对ABS数据的影响



• 用户手动切换码率对ABS数据的影响





• 用户手动切换码率对ABS数据的影响



ECHO用户平均播放时长

-----非自适应码流用户人均播放时长



- BaseLine的选择
 - ECHO or 非ABS

- 确定最需关注的QoE指标,通过该指标确定最终算法模型
 - 卡顿
 - 平均码率

• 强化学习 + RNN

• 把推理计算放到客户端

• 对最优策略进行学习

• 基于内容或画质的自适应码率

Thank you



