项目说明书

本说明书详细介绍"录音录像应用"的功能、架构与实现,帮助开发者和使用者快速理解与 扩展本项目。

项目架构图

项目架构图

项目概述

- •基于 Flask 与 Flask-SocketIO 的实时录音录像与情感分析应用。
- 前端通过浏览器获取摄像头与麦克风数据,后端实现音视频缓存、合成与大模型情感识别。
- 支持本地 Qwen3-0mni 模型推理或外部大模型 API 聊天。

功能清单

- 摄像头录制: 开启/停止录制、实时预览、状态显示。
- 音视频处理:
- 缓存最近 5 秒音视频数据。
- 每秒合成一个短视频片段到 videos/ 目录。
- 情感分析: 合成视频完成后触发多模态情感分析, 返回情感标签与描述。
- AI聊天: 与外部大模型进行对话、历史记录管理与清除。
- 视频管理: 列表查询、文件下载、静态访问。
- 系统状态: 会话与处理器运行状态查询。

技术架构

- •后端: Flask Web + Flask-SocketIO 实时通信。
- •音视频: OpenCV、ffmpeg-python、numpy、Pillow。
- 模型: transformers 加载 Qwen3-0mni / Qwen2.5-0mni; 可选 vLLM (已简化为 GPU优先)。
- •前端: HTML + CSS + JavaScript + Socket.IO。

模块分工

- app.py: 应用入口、HTTP路由与 SocketIO 事件处理。
- config.py: 统一配置(端口、缓存参数、模型路径、API配置等)。
- modules/openai_client.py: 外部大模型聊天客户端,含历史与降级策略。
- modules/qwen_omni.py: 本地 Qwen Omni 推理器,负责视频/音频情感分析。
- modules/gwen_service.py : Qwen 模型服务(单例),封装加载与分析接口。
- modules/video_queue.py: 会话级音视频缓冲队列(最长 10 秒)。
- modules/video_processor.py: 异步视频合成与处理器状态维护。
- modules/realtime_manager.py: 协调队列、处理器与模型服务的实时管线。
- templates/index.html: 前端界面与交互逻辑。

目录结构

```
video_capture/
├─ app.py # 主应用与路由/事件
├─ config.py # 配置项
├─ modules/ # 业务模块
│ ├─ openai_client.py # Chat API 客户端
│ ├─ qwen_omni.py # 本地模型推理器
│ ├─ qwen_service.py # 模型服务(单例)
│ ├─ realtime_manager.py# 实时管线协调
```

├── video_processor.py # 视频合成与任务队列

├── video_queue.py # 会话队列与状态

├── templates/index.html # 前端页面

├── README.md # 概要说明

├── requirements.txt # 依赖

└── videos/ # 合成视频输出

启动流程

- 1. 运行 python app.py。
- 2. 初始化 OpenAI 客户端(若配置可用)。
- 3. 初始化 RealtimeManager:
- 4. 创建 VideoQueueManager 与 VideoProcessor。
- 5. 根据 Config.QWEN_MODEL_PATH 加载本地 Qwen 模型(GPU优先)。
- 6. 启动 SocketIO 服务(debug=False, use_reloader=False, 避免重复加载)。

核心实现详解

app.py

- HTTP 路由:
- GET /: 主页。
- GET /videos 、 GET /api/videos : 视频列表(遍历 videos/)。
- GET /videos/<filename>: 静态文件下载。
- POST /api/chat: 调用 OpenAIClient.get_chat_response ,返回对话结果与会话 ID。
- POST /api/chat/clear: 清除会话历史。
- GET /api/chat/history:返回过滤后的历史(移除 system)。
- GET /status: 返回所有会话与视频处理器状态。

- GET /api/qwen/status:返回模型服务状态(是否加载、错误、模型信息)。
- POST /api/qwen/analyze: 对指定 video_path 执行情感分析。
- SocketIO 事件:
- connect / disconnect: 会话连入/清理。
- start_recording / stop_recording: 控制实时处理循环开关。
- video_frame: 接收图像帧(base64),入队列。
- audio chunk:接收音频块(base64),入队列。
- get_session_status: 回传队列与处理状态。
- 重要启动参数:
- socketio.run(..., debug=False, use_reloader=False): 防止重复加载模型。

config.py

- •服务: HOST, PORT, SECRET_KEY, DEBUG=False (默认关闭)。
- •媒体: FRAME_RATE=10, AUDIO_SAMPLE_RATE=44100, 码率与编码器。
- •缓存: BUFFER_DURATION=5 (实时分析窗口), SAVE_INTERVAL=1 (每秒合成)。
- 模型: QWEN_MODEL_PATH 、 MAX_GPUS 、 LLM_* 配置(兼容旧变量)。
- WebSocket: SOCKETIO_ASYNC_MODE='threading', CORS='*'.

modules/video_queue.py

- VideoQueue(max_duration=10): 维护 deque 队列,分别存储视频帧与音频块。
- 定时清理过期数据(最长保留 10 秒)。
- get_recent_data(duration=5.0): 读取最近 5 秒片段用于合成与分析。
- VideoQueueManager: 按 session id 管理多会话队列。

modules/video_processor.py

- •内部队列 + 工作线程: start_worker() 启动守护线程,持续处理队列任务。
- 每个任务执行:

- •组帧与音频对齐、调用 ffmpeg 合成、输出到 videos/。
- get_status(): 返回运行与队列状态。

modules/qwen_service.py

- 单例服务: 避免多次加载模型, 线程锁保护加载过程。
- •核心方法:
- load_model(model_path, device='auto', max_gpus=4): 加载并缓存模型实例。
- is_model_ready(): 检查模型与处理器均已就绪。
- analyze_video_emotion(video_path, audio_path=None, prompt=None): 调用推理器分析视频。
- analyze_audio_emotion(audio_path, prompt=None): 调用推理器分析音频。
- get_status(): 返回加载状态与模型信息。
- unload_model(): 卸载资源与清空缓存。
- •去除了"热重载"接口,简化服务稳定性与可维护性。

modules/qwen_omni.py

- LocalQwen0mni: 根据模型路径自动判定类型(Qwen3/Qwen2.5)。
- 加载策略:
- 优先 GPU, device_map='auto', torch_dtype=torch.float16。
- 可选 vLLM : tensor_parallel_size=min(max_gpus, torch.cuda.device_count())。
- 推理流程:
- 视频: 提取关键帧(最多 8 帧) + 可选音频,构造多模态对话,生成情感文本。
- •解析:中文关键词映射至英文标签(happy/sad/angry/...),返回结构化结果。
- 音频: 同样构造对话输入, 生成并解析情感。

modules/realtime_manager.py

• 管线调度:

- 管理会话线程与回调; 每会话一个实时处理循环。
- •循环逻辑:每秒读取 VideoQueue 最近 5 秒数据,提交到 VideoProcessor 合成。
- 合成完成触发: 若模型就绪,异步执行情感分析,事件回推到前端。
- 资源管理: 停止/清理会话、关闭处理器、汇总状态。

templates/index.html

- 左侧:视频预览与操作按钮(开启摄像头、开始/停止录制)。
- •右侧:聊天窗口与工具栏(历史、清空、状态)。
- •通过 Socket.IO 发送 video_frame / audio_chunk ,接收 emotion_result 与状态事件。

自适应图像清晰度与帧率

- 动机: 在网络不稳定或带宽有限时, 降低延迟并保持可用性。
- 实现要点:
- 后端在 video_frame 事件返回 video_frame_ack ,携带 server_ts 、前端 client_ts 、队列状态 queue_info 。
- 前端在 startSendingFrames 中监听 video_frame_ack ,计算平均 RTT 与队列大小,动态调整:
 - 。JPEG质量 quality: 在 [0.4, 0.9] 范围内增减。
 - 。分辨率缩放 scale: 在 [0.6, 1.0] 范围内增减(最小分辨率约 320×240)。
 - · 帧发送间隔 interval: 在 [80ms, 300ms] 范围内调整。
- 触发条件: avgRTT > 250ms 或队列数据量过大时降清晰度与提高间隔,否则逐步恢复。
- 作用: 在弱网时显著降低带宽占用与服务器压力,提升实时反馈速度。

自适应网络传输图片加载(技术细节)

- 事件交互:
- 前端发送 video_frame : { frame: <base64>, client_ts: <ms> }。

- 后端返回 video_frame_ack: { session_id, server_ts, client_ts, queue_info }。
- queue_info 字段: video_frames、 audio_chunks、 video_duration、 audio_duration、 max_duration (来自 VideoQueue.get_queue_info())。
- RTT与负载估计:
- RTT近似计算: rtt_ms ≈ Date.now() client_ts (无需时钟同步)。
- 平滑策略:维护滑动平均或最近N次均值,避免瞬时波动造成频繁切换。
- 负载指标: 优先使用 queue_info.video_duration 与 queue_info.video_frames 作为后端压力的代理变量。
- 自适应调节策略:
- 降级条件(满足其一): avgRTT > 250ms 、 video_duration > 4s 、 video_frames > 30 。
- 降级动作: quality -= 0.05 (下限 0.4)、scale -= 0.05 (下限 0.6)、interval += 20ms (上限 300ms)。
- •升级条件(同时满足): avgRTT < 180ms 且队列负载低。
- 升级动作: quality += 0.05 (上限 0.9)、scale += 0.05 (上限 1.0)、interval -= 20ms (下限 80ms)。
- 图片生成与加载:
- 使用 canvas 按 scale 缩放绘制 <video> 帧,然后 canvas.toDataURL('image/jpeg', quality) 生成DataURL。
- 建议按需切换至 canvas.toBlob() + FileReader.readAsDataURL 或二进制传输(ArrayBuffer),在弱网时进一步减少字符串膨胀与编码开销。
- 前端实现参考:
- 伪代码(关键逻辑):

```
let quality=0.8, scale=1.0, interval=100; // 初始值
let avgRTT=0, rtts=[];

socket.on('video_frame_ack', (ack) => {
  const rtt = Date.now() - ack.client_ts;
  rtts.push(rtt); if (rtts.length>10) rtts.shift();
```

```
avgRTT = rtts.reduce((a,b)=>a+b,0)/rtts.length;
  const q = ack.queue_info || {};
  const highLoad = (avgRTT>250) || (q.video_duration>4) || (q.video_frames>30);
  if (highLoad) {
    quality = Math.max(0.4, quality - 0.05);
    scale = Math.max(0.6, scale - 0.05);
    interval= Math.min(300, interval+20);
  } else {
    quality = Math.min(0.9, quality + 0.05);
    scale = Math.min(1.0, scale + 0.05);
    interval= Math.max(80, interval-20);
 }
});
function captureFrame(videoEl, canvasEl){
  const w = Math.floor(videoEl.videoWidth * scale);
  const h = Math.floor(videoEl.videoHeight * scale);
  canvasEl.width=w; canvasEl.height=h;
  const ctx = canvasEl.getContext('2d');
  ctx.drawImage(videoEl, 0, 0, w, h);
 const dataURL = canvasEl.toDataURL('image/jpeg', quality);
  socket.emit('video_frame', { frame: dataURL, client_ts: Date.now() });
}
let timer=null;
function startSendingFrames(){
  if (timer) return;
 timer = setInterval(()=>captureFrame(videoEl, canvasEl), interval);
}
```

- 防抖与保护:
- •参数调整节流:限制最短调整周期(如 200ms),避免过度抖动。
- ACK超时保护:连续1秒无ACK时,临时提高 interval 并减小 quality ,待恢复后逐步回升。

- •配置与扩展:
- 初始值、上下限与阈值可在前端常量中统一配置,便于不同网络环境调优。
- •后续可引入带宽探测、分层档位(如 low/medium/high profiles),或改用二进制 WebSocket以进一步降低开销。

数据采集与模型检测

前端数据采集与传输

- 视频采集:
- •使用 getUserMedia 获取摄像头视频流,绘制到 canvas 。
- 通过 canvas.toDataURL('image/jpeg', 0.8) 生成 JPEG 的 DataURL。
- 每 100ms 调度一次发送(约 10fps): socket.emit('video_frame', { frame: frameData })。
- 音频采集(并行两条路径):
- MediaRecorder 路径: audio/webm; codecs=opus,每100ms生成 Blob,用
 FileReader.readAsDataURL 转为 DataURL 后发送: socket.emit('audio_chunk', audio: dataURL })。
- AudioContext + AnalyserNode 路径: getByteFrequencyData 取频谱幅值,
 Uint8Array 转 base64 (btoa),每50ms 发送: socket.emit('audio_chunk',
 { audio: base64 })。
- •会话标识: 前端不显式传 session_id; 后端使用 request.sid 识别连接并按房间 回推结果。

后端接收、入队与合成

• 视频帧接收: @socketio.on('video_frame') 在 app.py 去除 data:image/...;base64, 前缀,将纯 base64 入队:

RealtimeManager.add_video_frame(session_id, frame_data)。

- 音频块接收: @socketio.on('audio_chunk') 做清洗(去前缀、补齐 = 填充、移除非法字符),base64.b64decode 得到字节,入队:

 RealtimeManager.add_audio_chunk(session_id, audio_bytes)。
- •队列管理: VideoQueue 以时间戳缓存最近 10 秒音视频; RealtimeManager 每秒取最近 5 秒数据,提交到 VideoProcessor。
- 视频合成:
- 解码帧: base64.b64decode → np.frombuffer → cv2.imdecode 得到图片矩阵,
 统一尺寸后用 cv2.VideoWriter (FRAME_RATE=10) 写临时视频。
- 音频写入:将队列中的字节拼接写 WAV(单声道、16 位、44100Hz)。若前端发送 audio/webm; opus ,应在后端先用 ffmpeg 解码为 PCM 再写入 WAV,否则音频可能 无效。
- 合并输出: 若存在临时音频,使用 ffmpeg 合并为最终视频(通常 libx264 + aac),保存到 videos/目录。

模型就绪检测与情感分析

- 模型服务单例: QwenModelService 通过 load_model(model_path, max_gpus) 进行一次性加载,避免重复初始化。
- 就绪检测: is_model_ready() 同时检查模型实例与必要处理器是否可用; GET / api/qwen/status 返回 {ready, model_info, error}。
- •触发流程: RealtimeManager 在合成完成回调 _on_video_composed 中,若模型就 绪则异步调用 _analyze_emotion_async(session_id, video_path)。
- 分析实现: analyze_video_emotion(video_path, audio_path=None, prompt=None)

 → LocalQwenOmni 提取关键帧(最多 8 帧)与音频(缺省从视频中抽取),构造多模态输入,生成情感文本并解析为结构化标签与置信度。
- 结果回推: 通过 socketio.emit('emotion_result', {...}, room=session_id) 发 送到对应前端会话。

API 与事件

HTTP 路由

- GET /videos:返回 videos/中的文件列表与元数据。
- GET /api/videos: 同上(用于前端统一接口)。
- POST /api/chat : {"message":"...", "session_id":"..."} → {response, timestamp, session_id, api_available} ₀
- POST /api/chat/clear: 清除指定会话历史。
- GET /api/chat/history?session_id=...: 返回最近历史(不含 system)。
- GET /status: 返回所有会话与处理器状态。
- GET /api/qwen/status: 返回模型服务状态与信息。
- POST /api/qwen/analyze : {"video_path":"..."} → 情感结果。

SocketIO 事件

- connect / disconnect
- start_recording / stop_recording
- video_frame : {frame: <base64 image>}
- audio_chunk : {audio: <base64 data>} (自动清理前缀、补齐 = 填充)
- get_session_status → session_status

安装与运行

- 依赖安装: pip install -r requirements.txt
- 环境变量 (.env 可选) :
- OPENAI_API_KEY、 OPENAI_API_BASE、 OPENAI_MODEL
- QWEN_MODEL_PATH (本地模型路径)
- •启动: python app.py,访问 http://localhost:5000

常见问题与排查

- 模型重复加载:已通过 debug=False 与 use_reloader=False 解决。
- Base64 音频解码错误: 确保去除 data:audio... 前缀并补齐 = 填充。
- GPU/显存不足: 调整 max_gpus 与 tensor_parallel_size , 或关闭 vLLM 。
- 处理器警告(rope_parameters):由模型/框架版本差异引起,不影响主要功能。

测试与示例

- test_video_emotion.py: 加载 Qwen3-Omni,对 videos/ 中视频执行多模态情感分析,打印结果。
- 前端演示: 在主页开启摄像头录制,查看实时情感回推与视频列表。

设计原则与演进

- 简化设备与加载逻辑,聚焦 GPU 场景与自动映射。
- 通过服务单例与线程锁避免重复加载与资源泄漏。
- 以模块化架构确保可维护性与扩展性(替换模型、加强处理器)。