Recognizer 프로젝트 폴더 구조별 기능 설명서

프로젝트 개요

MMPose 기반의 실시간 동작 인식 및 분석 시스템으로, 포즈 추정, 객체 추적, 동작 분류, 이벤트 감지 기능을 통합 제공합니다.

전체 폴더 구조

```
recognizer/
├─ action_classification/ # 동작 분류 모듈
                       # 설정 파일
├─ configs/
                     # 핵심 추론 모드
├─ core/
                      # 문서 및 가이드
├─ docs/
                     # 이벤트 관리 시스템
├─ events/
                     # 메인 실행 파일
├─ main.py
                      # 출력 결과 디렉토리
├─ output/
— pipelines/
                    # 파이프라인 구현
├─ pose_estimation/
                    # 포즈 추정 모듈
# 점수 계산 모듈
├─ scoring/
                    # 객체 추적 모듈
├─ tracking/
                     # 유틸리티 함수
├─ utils/
                   # 시각화 모듈
└─ visualization/
```

1. action_classification/ - 동작 분류 모듈

구조

기능

- STGCN (Spatial-Temporal Graph Convolutional Networks) 기반 동작 분류
- Fight/NonFight, Normal/Falldown 등 이진 분류 수행
- 시공간 그래프 컨볼루션을 통한 고정밀 동작 인식
- MMAction2 프레임워크와 연동

주요 클래스

- STGCNActionClassifier : 메인 분류기 클래스
- 입력: 포즈 시퀀스 데이터 (keypoint coordinates)
- 출력: 동작 클래스 확률값

2. configs/ - 설정 파일

구조

configs/

└─ config.yaml # 메인 설정 파일

기능

- 전체 시스템 설정 통합 관리
- 모드별 파이프라인 설정 (annotation, inference, realtime)
- 모델별 하이퍼파라미터 설정
- 듀얼 서비스 (Fight/Falldown) 설정
- 성능 최적화 및 이벤트 관리 설정

주요 설정 섹션

• mode : 실행 모드 선택

dual_service : 멀티 서비스 활성화
models : 각 모델의 체크포인트 및 설정
performance : 성능 최적화 설정
events : 이벤트 감지 임계값

3. core/ - 핵심 추론 모드

구조

core/

inference_modes.py

추론 모드 구현체

기능

• inference.analysis: 배치 분석 모드

• inference.realtime: 실시간 처리 모드

• inference.visualize: 시각화 모드

- 멀티프로세싱 지원 및 GPU 분산 처리
- 성능 평가 및 보고서 생성

주요 기능

- 비디오 파일 배치 처리
- 실시간 스트림 분석
- 결과 시각화 및 저장
- 성능 메트릭 계산

4. events/ - 이벤트 관리 시스템

구조

events/

├─ event_logger.py # 이벤트 로깅

├── event_manager.py # 이벤트 생명주기 관리 └── event_types.py # 이벤트 타입 정의

기능

- 실시간 이벤트 감지 및 관리
- Fight/Falldown 등 이벤트 상태 추적
- 연속성 검증 및 쿨다운 처리
- 이벤트 로그 생성 및 알림 시스템

주요 클래스

EventManager : 이벤트 생명주기 관리
 EventLogger : 구조화된 이벤트 로깅

• EventType : 이벤트 타입 열거형

5. pipelines/ - 파이프라인 구현

구조

pipelines/

├─ analysis/ # 분석 파이프라인

근국 되어그라면 # 듀얼 서비스 파이프라인

└─ separated/ # 분리된 파이프라인

기능

- 모듈화된 처리 파이프라인
- 포즈 추정 → 추적 → 분류 → 이벤트 감지 체인
- 듀얼 서비스를 통한 다중 동작 감지
- 병렬 처리 및 성능 최적화

파이프라인 타입

• AnalysisPipeline : 배치 분석용

• DualServicePipeline : 실시간 멀티 서비스

• SeparatedPipeline : 단일 서비스 전용

6. pose_estimation/ - 포즈 추정 모듈

구조

```
pose_estimation/

base.py # 포즈 추정 기본 클래스

rtmo/ # RTMO 구현체

enhanced_rtmo_extractor.py

rtmo_estimator.py # PyTorch 버전

rtmo_onnx_estimator.py # ONNX 버전

rtmo_tensorrt_estimator.py # TensorRT 버전

multiclass_nms.py # NMS 구현
```

기능

- 실시간 멀티 퍼슨 포즈 추정
- RTMO (Real-Time Multi-Object) 모델 기반
- PyTorch, ONNX, TensorRT 다중 백엔드 지원
- 17개 keypoint 기반 Body7 포맷

최적화 기능

- GPU 메모리 관리 및 배치 처리
- 동적 입력 크기 조정
- 다중 스레드 후처리

7. scoring/ - 점수 계산 모듈

구조

기능

- 동작별 맞춤형 점수 계산
- 모션 기반 특징 추출 및 점수화
- 시간적 일관성 및 품질 평가
- 가중치 기반 종합 점수 산출

Fight Scoring

- 움직임 강도, 상호작용, 위치 관계 분석
- 시간적 패턴 인식

Falldown Scoring

- 높이 변화, 자세 각도, 지속성 분석
- 쓰러짐 패턴 특화 알고리즘

8. tracking/ - 객체 추적 모듈

구조

tracking/

├── base.py # 추적 기본 클래스

└── bytetrack/ # ByteTrack 구현

├── byte_tracker.py # 메인 추적기

├── core/ # 칼만 필터 등 핵심 로직

├── models/ # 추적 모델

└── utils/ # 유틸리티 함수

기능

- 실시간 다중 객체 추적
- ByteTrack 알고리즘 기반
- 칼만 필터를 통한 예측 및 보정
- ID 일관성 유지 및 재연결 처리

주요 특징

- 높은 정확도의 ID 할당
- 가려짐 상황 처리
- 경량화된 연산으로 실시간 처리

9. utils/ - 유틸리티 함수

구조

기능

- 공통 유틸리티 함수 제공
- 설정 파일 파싱 및 검증
- 모듈 팩토리 및 등록 시스템
- 슬라이딩 윈도우 처리
- ONNX 모델 공통 인터페이스

10. visualization/ - 시각화 모듈

구조

visualization/

└─ pkl_visualizer.py # PKL 결과 시각화

기능

- 결과 데이터 시각화
- 포즈 스켈레톤 오버레이
- 추적 경로 표시
- 이벤트 상태 표시
- 실시간 및 배치 시각화 지원

11. output/ - 출력 결과 디렉토리

구조

기능

- 단계별 결과 저장
- JSON, PKL 포맷 결과 파일
- 시각화 오버레이 비디오
- 데이터셋 분할 결과 (train/val/test)

전체 데이터 플로우

```
입력 비디오 → 포즈 추정 (stage1) → 객체 추적 (stage2) → 동작 분류 → 이벤트 감지 → 결과 저장

↓

↓

↓

PKL 저장

추적 결과 저장

점수 계산

이벤트 로그
```

주요 특징

- 1. 모듈화 설계: 각 기능이 독립적으로 구현되어 유지보수 용이
- 2. **다중 백엔드**: PyTorch, ONNX, TensorRT 지원으로 다양한 환경 대응
- 3. 실시간 처리: 스트리밍 데이터 처리 및 실시간 이벤트 감지
- 4. 확장성: 새로운 동작 분류기나 추적기 쉽게 추가 가능
- 5. 성능 최적화: GPU 메모리 관리, 멀티프로세싱, 배치 처리 지원