



MS AI SCHOOL
3 기 시리즈

TRAIN WITH ME!

AI FITNESS TRAINER



CONTENTS

01 프로젝트 소개

- AI Fitness Trainer
- 시리얼 팀원
- 프로젝트 일정

02 개발 환경

03 진행과정

- 데이터
- YOLO
- FRONT-END
- BACK-END

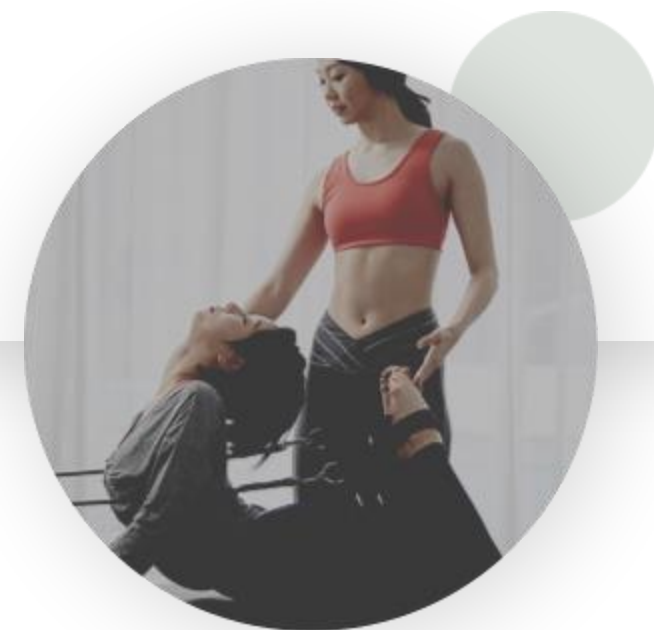
04 결과 시연

05 도전 과제

AI FITNESS TRAINER 란?

시리얼 조의 AI Fitness Trainer는 매일 아침 먹는 시리얼처럼 운동할 때 매일 사용할 수 있는 운동 자세 교정 서비스입니다.

[msai-cereal/ai_fitness_trainer_v2: Web-Based Exercise Posture Evaluation and AI Voice Feedback System \(github.com\)](https://github.com/msai-cereal/ai_fitness_trainer_v2)



AI FITNESS TRAINER 주요 서비스

01



6가지 운동 분류

푸쉬업, 풀업,
사이드 레터럴 레이즈, 바벨 스쿼트,
버피 테스트, 크로스 런지
총 6가지의 운동이
준비되어 있습니다.

02



실시간 웹캠

실시간 웹캠으로
운동을 바로바로 실시하고
표시된 키포인트로
자세를 확인할 수 있습니다.

03



운동별 피드백 출력

현재 실행 중인 운동 표시와 함께
카운트, 운동 시간, 운동 별 피드백을
실시간 텍스트 및 음성으로
제공합니다.

04



운동 현황 파악

바 차트, 원형 차트, 레이더 도표를
사용하여 각 운동의
현황을 파악할 수 있으며,
모든 운동의 달성률을
비교할 수 있습니다.

시리얼 팀원들



요셉



태하



현상



정빈



아리



은교

프로젝트 진행 일정



개발 환경



Key Point 검출 학습



웹 애플리케이션 개발

데이터

데이터의 출처

- **AI Hub** 피트니스 자세 이미지(슬릭코퍼레이션)
- MPII Human Pose Dataset

데이터 전처리 방법

6가지 운동 선택

키포인트 정보 정규화 및 json -> txt 변환

각도에 따른 이미지 분류

crop, padding, resize 시도

누락된 키포인트 annotation 일부 추가

일부 나쁜 데이터 제거 (keypoint 휴먼 에러, 학습 방해하는 포즈)

YOLO 경량화 및 성능 개선 시도

∴ 학습한 m모델은 웹 서비스 배포하기에는 무거움

점수 향상 x

1. 주변 환경 이미지 덜 들어가게 crop+padding+resize -> 큰 차이x
2. 다른 프레임워크 환경으로 변경 -> 큰 차이x
3. float16, int8, 양자화 -> 사용 못할 만큼 성능 저하
4. s, n 모델 -> 특정 운동이 사용하기에는 아쉬운 성능
5. 특정 운동만 추가 학습 -> 점수 하락
-> 데이터 문제 의심(기본적으로 운동 당 1.5만 장 정도 학습 데이터)

YOLO 경량화 및 성능 개선 시도

점수 향상 o

1. MPII 데이터로 사전 학습 -> 실제 성능은 기존과 큰 차이 x
2. n 모델 100epoch(기존 학습은 20epoch로만 진행) -> 실제 성능은 기존과 큰 차이 x
3. 운동 별 모델 학습 -> 특정 운동 제외 괜찮은 성능 -> 단일 모델 대비 사용이 불편함
4. 질 나쁜 데이터 정리 후 학습
(극단적인 데이터 셋 비율 차이에도 가장 좋은 점수를 가짐)
-> n: 놓치는 키 포인트로 인해 테스트 결과가 좋았다가 나빴다가 함
-> s: 사용할 수 있는 성능

모델 평가 지표 및 방법

mAP(Mean Average Precision)

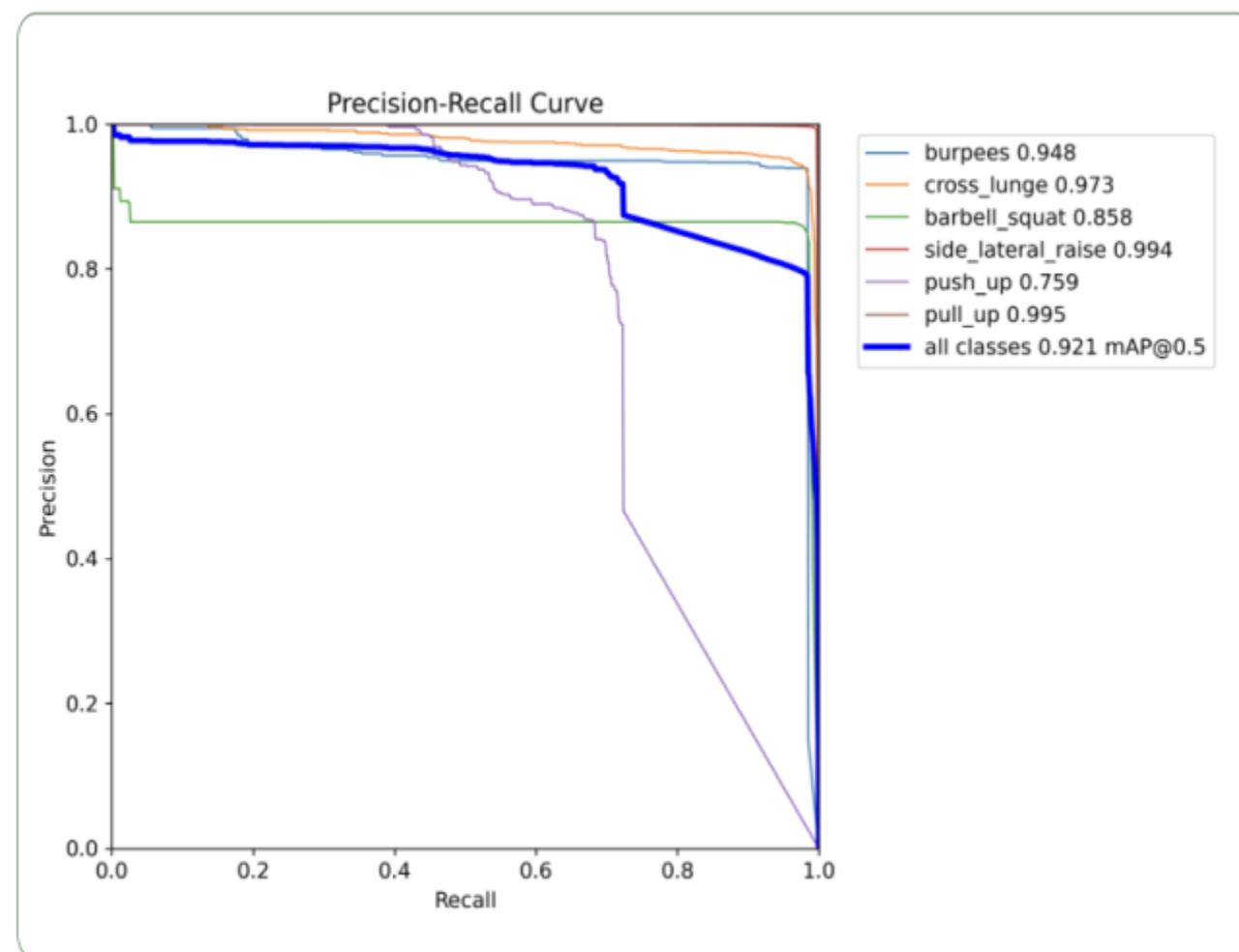
: Object Detection 모델 성능 지표.

AP: Precision-Recall 곡선 아래 면적을 의미

여러 클래스에 대한 AP 계산 -> 평균 값 사용
각 클래스에 대해 정확성과 검출률 고려

mAP50: IOU thresholds가 0.5일 때 AP 값

mAP50-95: IOU thresholds가 0.5에서 0.95사이(step=0.05)일 때 AP 값의 평균



비디오 및 웹캠 테스트

미리 촬영한 운동 영상으로 테스트해서 성능을 확인
성능이 괜찮아 보이면, 영상으로 카운팅 및 자세 교정 함수를 수정하고, 웹캠 테스트에서 추가로 수정함

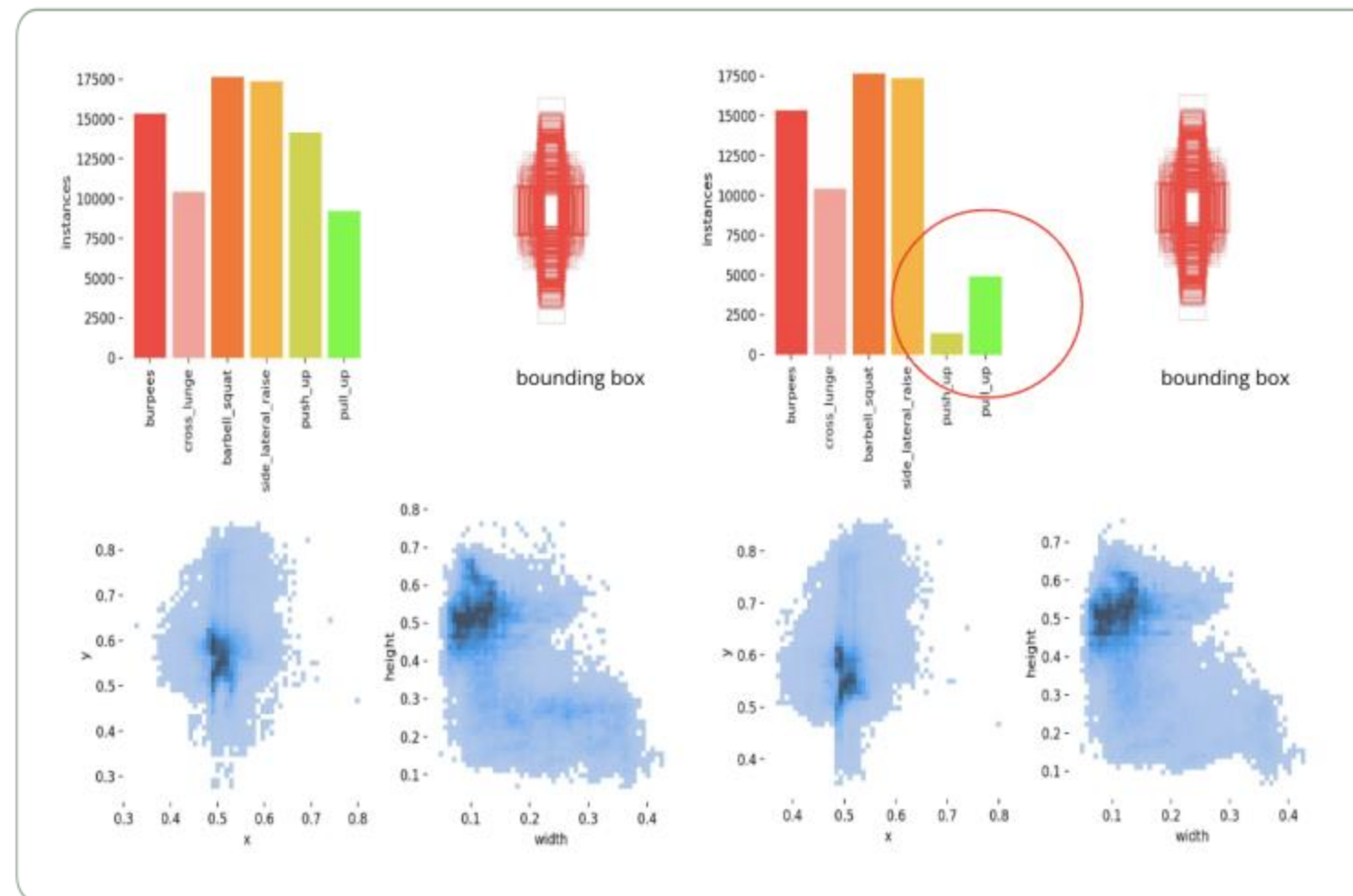
데이터 비율

class 비율

Bbox 정보

데이터 정리 전

데이터 정리 후



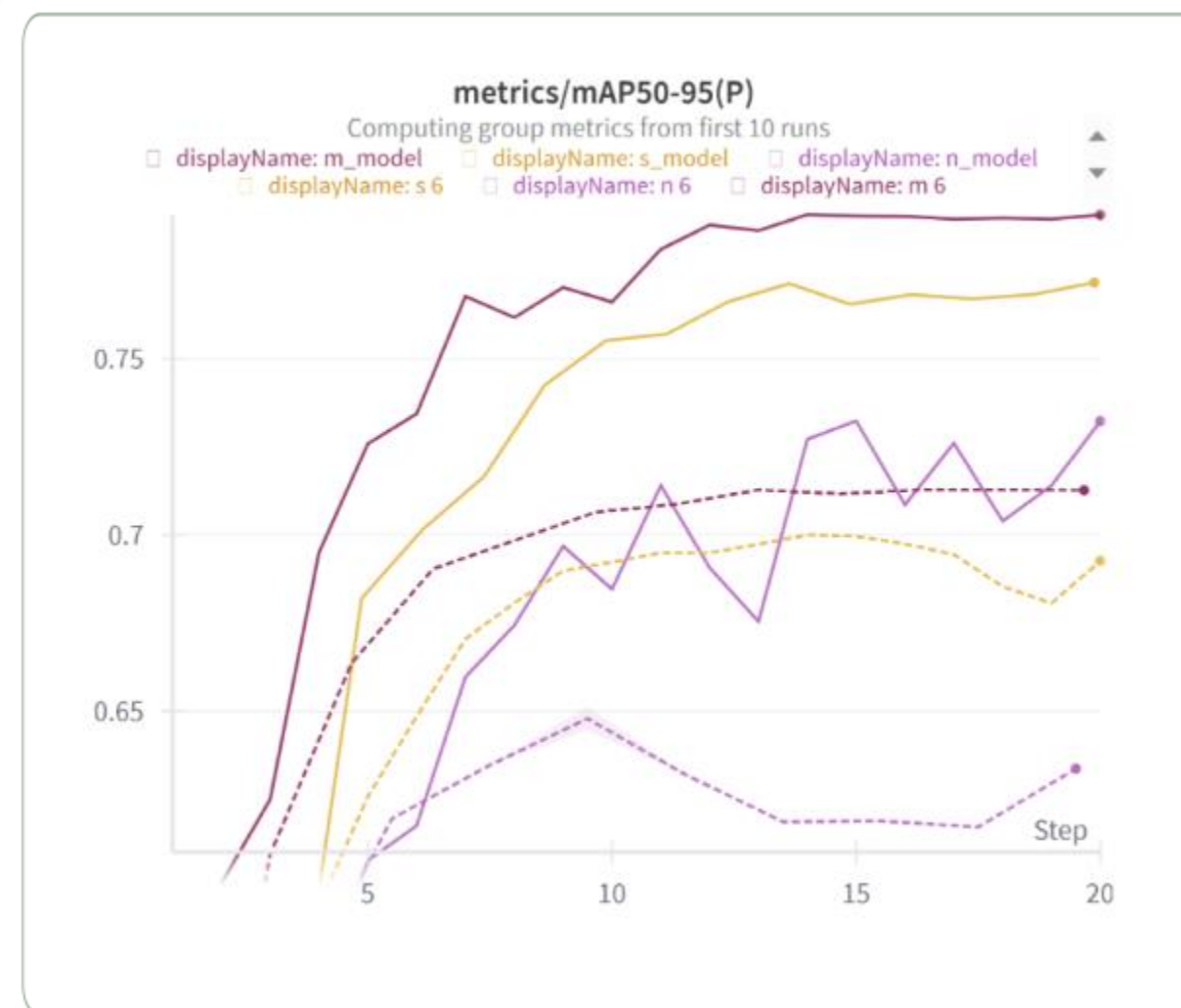
모델 성능 비교

x_model(—): 푸쉬업 풀업 데이터 정제 후

x 6(---): 데이터 정제 전

모델 성능 : $m > s > n$

모델 속도 : $n > s > m$



모델 성능 비교

```
# 푸쉬업
def count_push_up(pts, flag):
    Shoulder_L, Shoulder_R = pts[5], pts[6]
    Elbow_L, Elbow_R = pts[7], pts[8]
    Wrist_L, Wrist_R = pts[9], pts[10]
    Hip_L, Hip_R = pts[11], pts[12]

    # 어깨-팔꿈치-손목 각도
    Arm_L = cal_angle(Shoulder_L, Elbow_L, Wrist_L)
    Arm_R = cal_angle(Shoulder_R, Elbow_R, Wrist_R)

    # 엎드렸을 때(손이 무릎 밑으로 갔을 때)
    if Elbow_L[1] > Hip_L[1] and Elbow_R[1] > Hip_R[1]:
        if flag and (Arm_L + Arm_R) > 300:
            return 1, False

        # 팔을 구부렸으면, 충분히 구부렸는지 확인
        # 어깨-팔꿈치-손목의 각도 확인
        elif not flag and Arm_L < 120 or Arm_R < 120:
            flag = True
        # 팔꿈치와 어깨의 y좌표 비교
        elif not flag and abs(Shoulder_L[1] - Elbow_L[1]) < 0.012 or abs(Shoulder_R[1] - Elbow_R[1]) < 0.012:
            flag = True

    return 0, flag
```

카운팅 함수

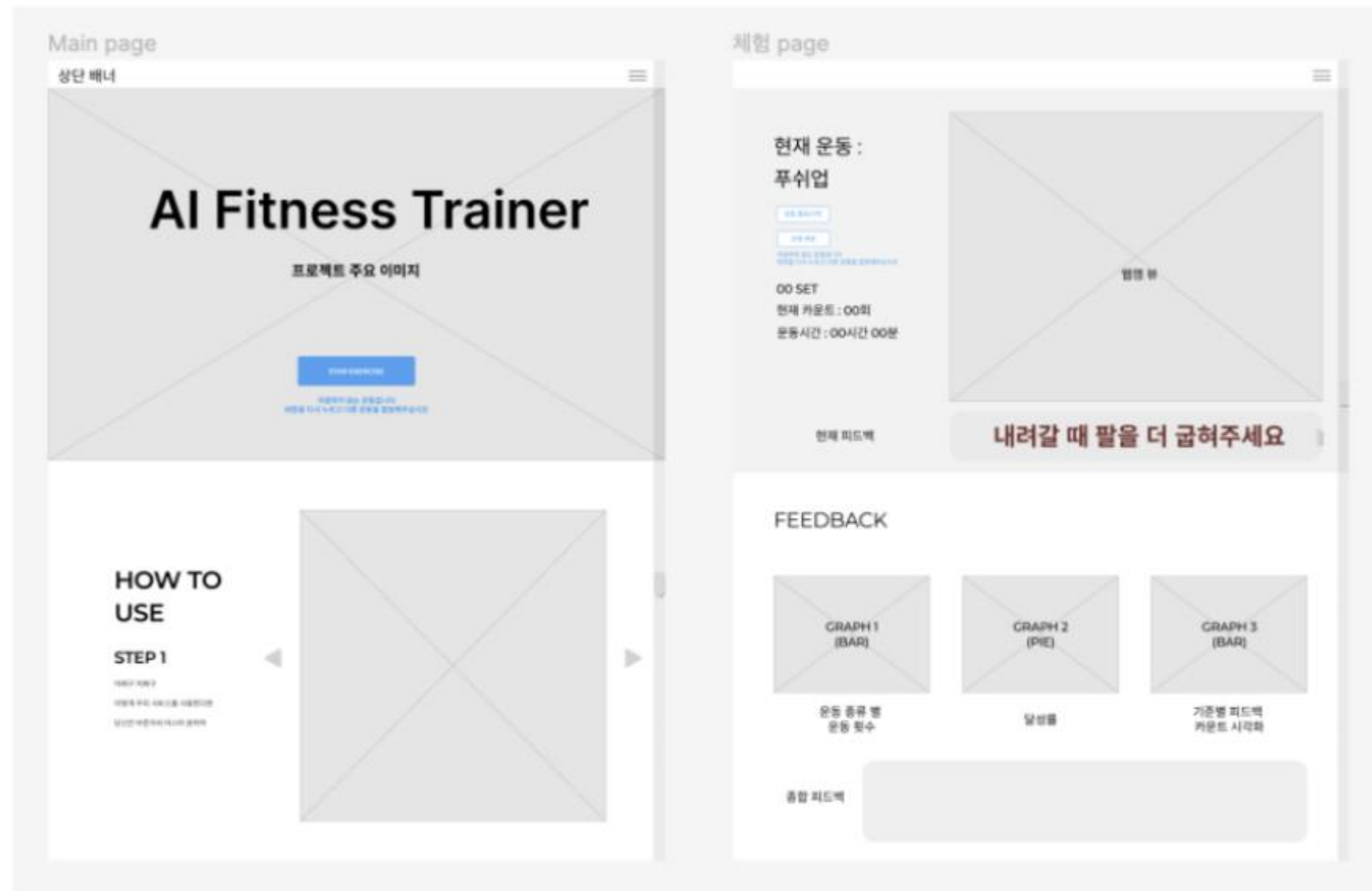
키포인트 정보로 길이, 길이비, 각도, 위치 관계 등을 비교해서 운동별 작성

-> 자세평가 함수도 비슷하게 구현

모델 성능 비교



FRONTEND



1. UI/UX 디자인

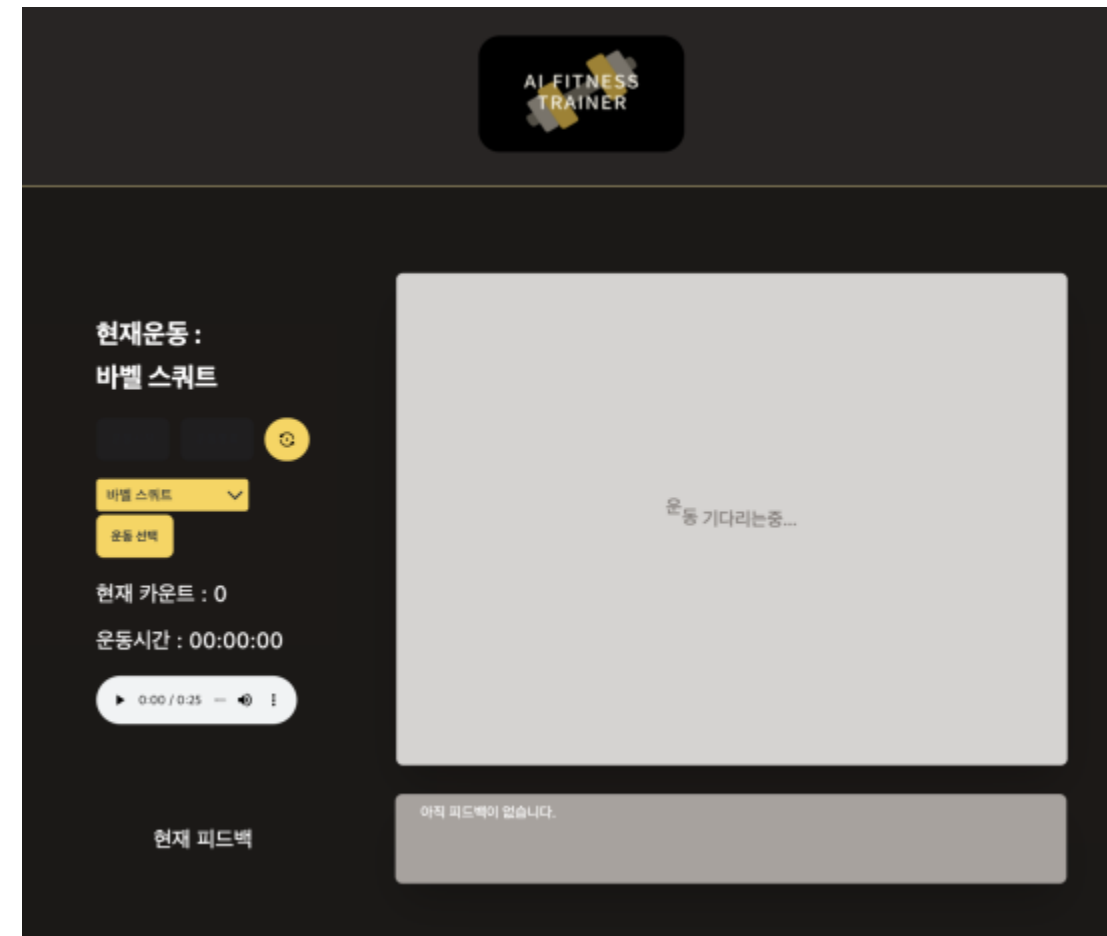
2. 와이어프레임 제작

-> 운동 자세 교정 프로그램에 필요한
기능 정의 및 와이어프레임 작성

FRONTEND

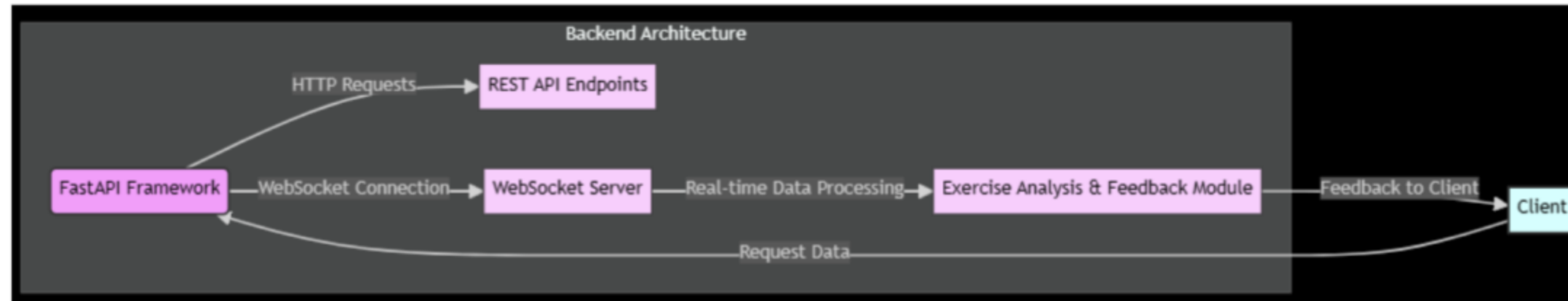
3. React 활용하여 기능 구현

- 1) 운동 선택 / 변경 버튼
- 2) 현재 운동 횟수 카운팅
- 3) 피드백
 - 텍스트 피드백
 - 차트 피드백
- 4) Charts.js 활용하여 차트 구현



BACKEND

 FastAPI  Pydantic

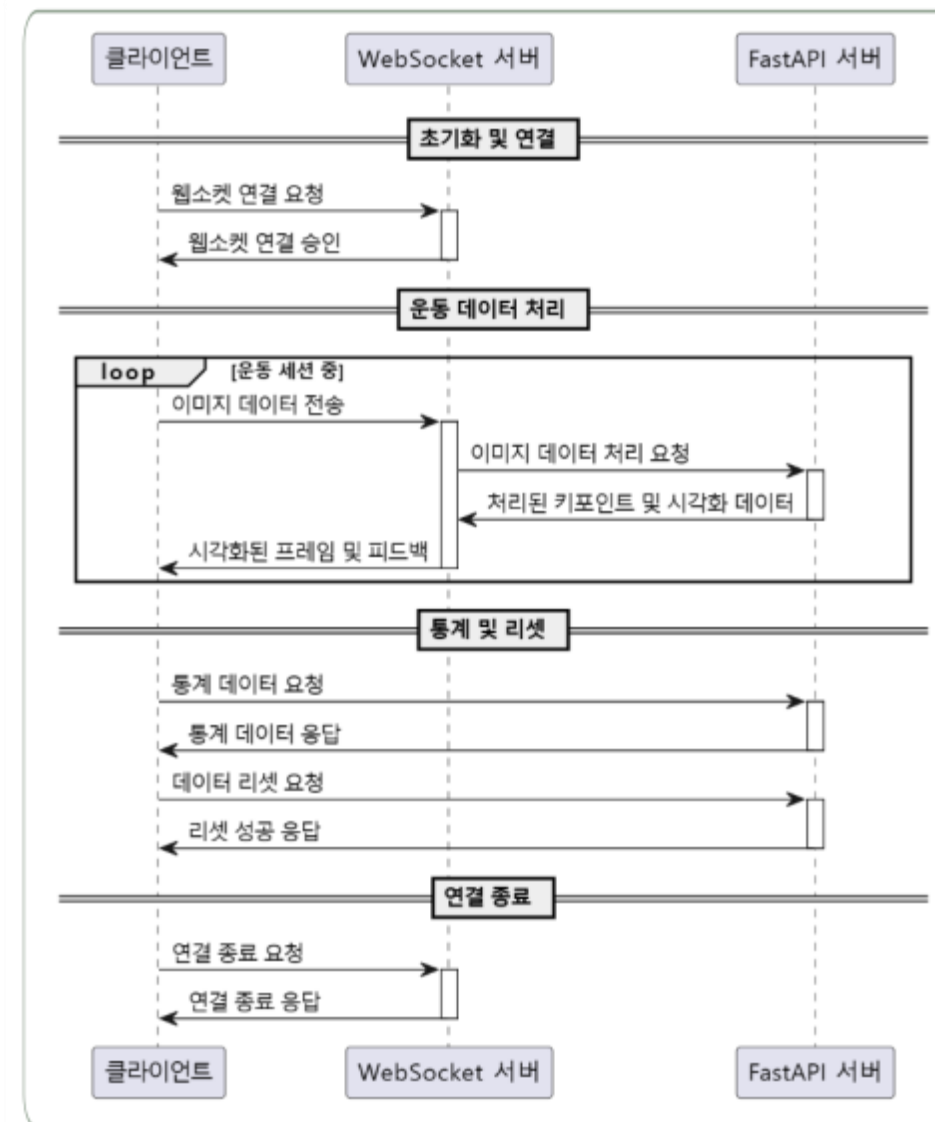


주요 요소 : REST API
WebSocket Server
Fine-tuning한 YOLOv8 모듈
운동 분석 및 피드백 모듈

BACKEND

실시간 데이터의 처리와 최적화

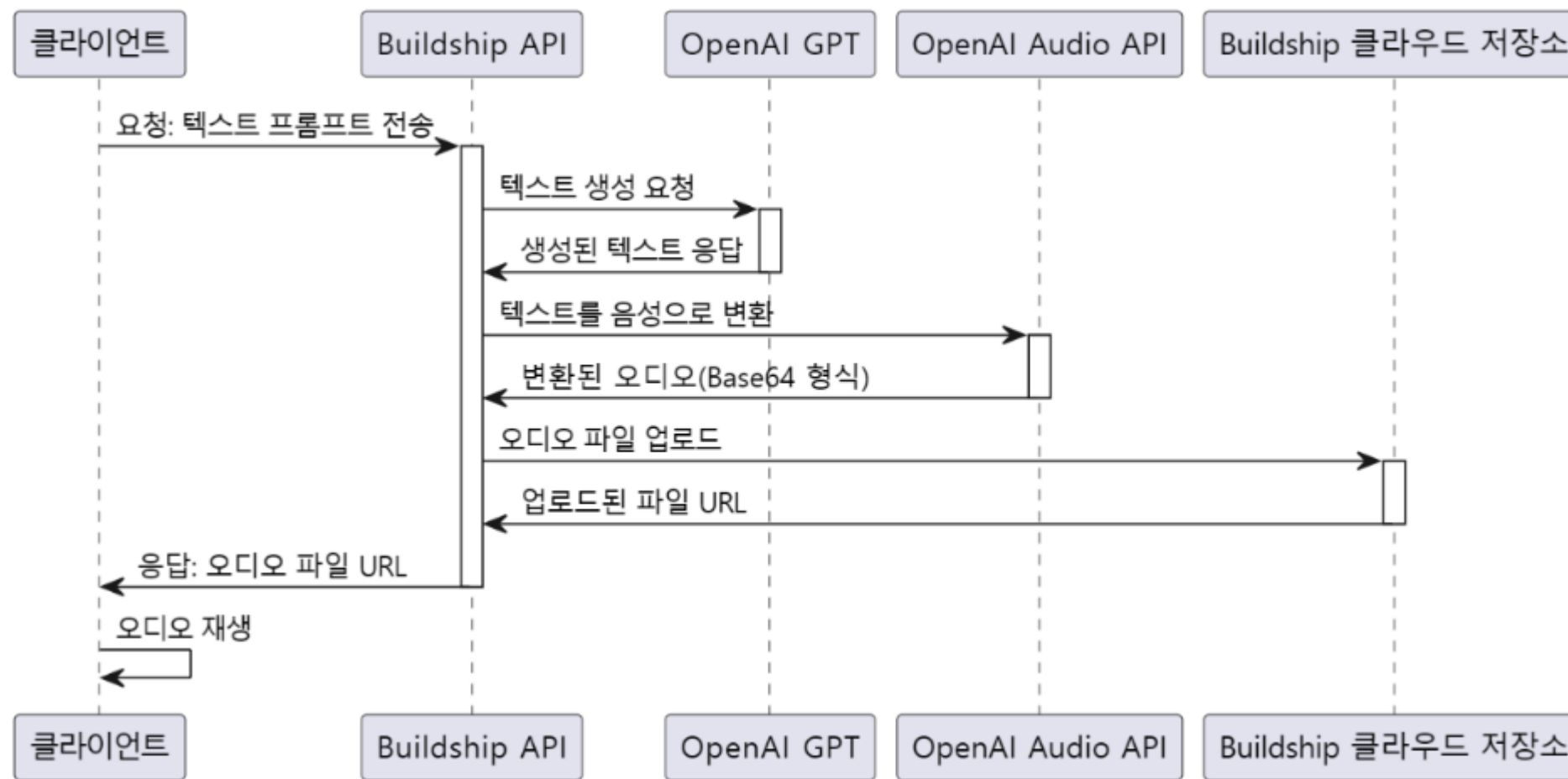
- 실시간 이미지 데이터 처리의 복잡성
예) 데이터 인코딩/디코딩, 프레임 분석
- 성능 최적화를 위한 전략
예) 비동기 처리, FPS 속도 제한, 모델 경량화, etc.



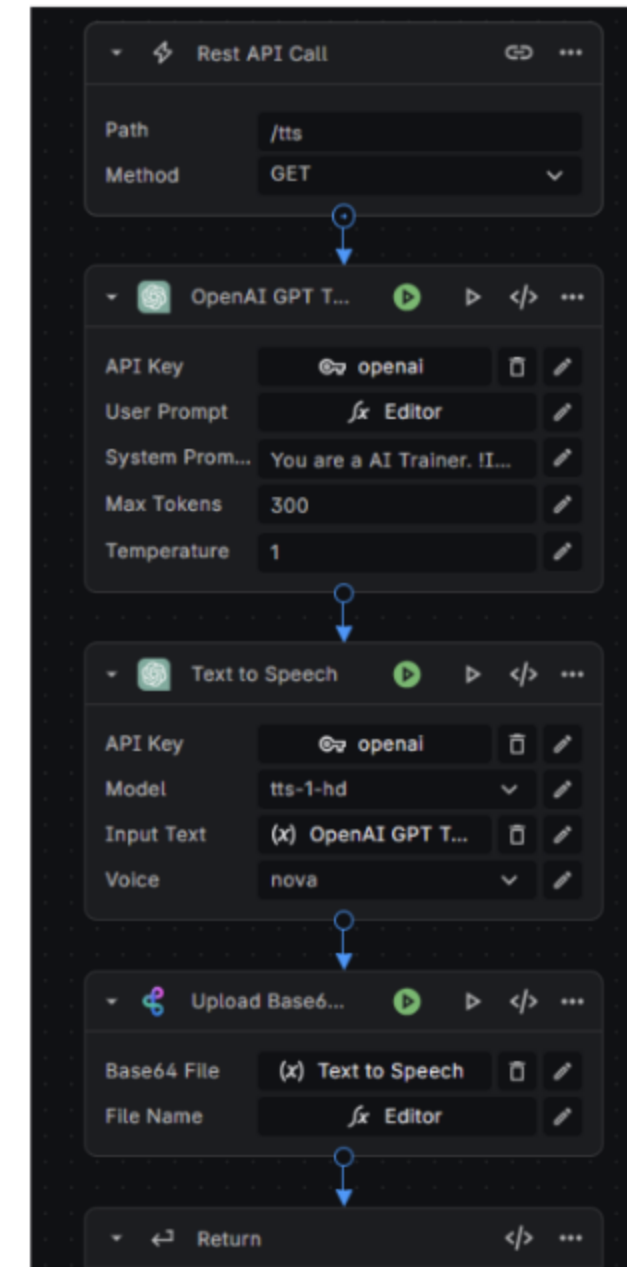
(클라이언트-서버 상호작용 및 데이터 플로우)

BACKEND

low-code backend builder 및 third-party API 활용: 개발 기간 단축



(운동 분석 및 피드백 시스템 플로우)



BACKEND

대략 음성 AI 피드백을 받기까지 평균 10초 정도 소요

Text Generation ~4.8s | Audio Generation ~4.6s | Uploading file ~0.1s

```
Success 2023-12-11 11:50:39:39.648 +09
- Workflow Text to Speech execution finished 2023-12-11 11:50:49
- execution finished in 1ms Return 2023-12-11 11:50:49
- Node execution started Return 2023-12-11 11:50:49
- execution finished in 106ms Upload Base64 File 2023-12-11 11:50:49
- Node execution started Upload Base64 File 2023-12-11 11:50:49
- execution finished in 58ms Delete File 2023-12-11 11:50:49
- Node execution started Delete File 2023-12-11 11:50:49
- execution finished in 4674ms Text to Speech 2023-12-11 11:50:49
- Node execution started Text to Speech 2023-12-11 11:50:44
- execution finished in 4870ms OpenAI GPT Text Generator 2023-12-11 11:50:44
- Node execution started OpenAI GPT Text Generator 2023-12-11 11:50:39
- {"headers":{"sec-ch-ua-mobile":"?0","x-forwarded-proto":"https","sec-fetch-mode":"cors","forwarded":"for=\\"116.126.103.194\\";proto=https","user-agent":"Mozilla/5.0 (Wi... 2023-12-11 11:50:39
- Workflow Text to Speech execution started (DeployId:1702021679486) 2023-12-11 11:50:39
```

프로젝트 시연



깃허브 주소: [msai-cereal/ai_fitness_trainer_v2: Web-Based Exercise Posture Evaluation and AI Voice Feedback System \(github.com\)](https://github.com/msai-cereal/ai_fitness_trainer_v2)

도전 과제

1. 기술 복잡성과 러닝 커브

- 복합 기술 활용의 어려움 (FastAPI, Pydantic, WebSocket, Buildship 등)
- 기술적 이해와 적용에 대한 높은 러닝 커브

2. 실시간 데이터 처리의 도전

- 웹캠 데이터의 실시간 처리와 성능 문제
- Base64 인코딩/디코딩, 버퍼 관리의 복잡성

3. 포즈 인식 모델의 적용

- YOLO 모델 기반 포즈 인식의 정확도 및 성능 최적화 과제
- 실시간 시각화 구현의 기술적 도전

4. 운동 분석 로직의 복잡성

- 다양한 운동 유형에 대한 정밀한 분석과 계산

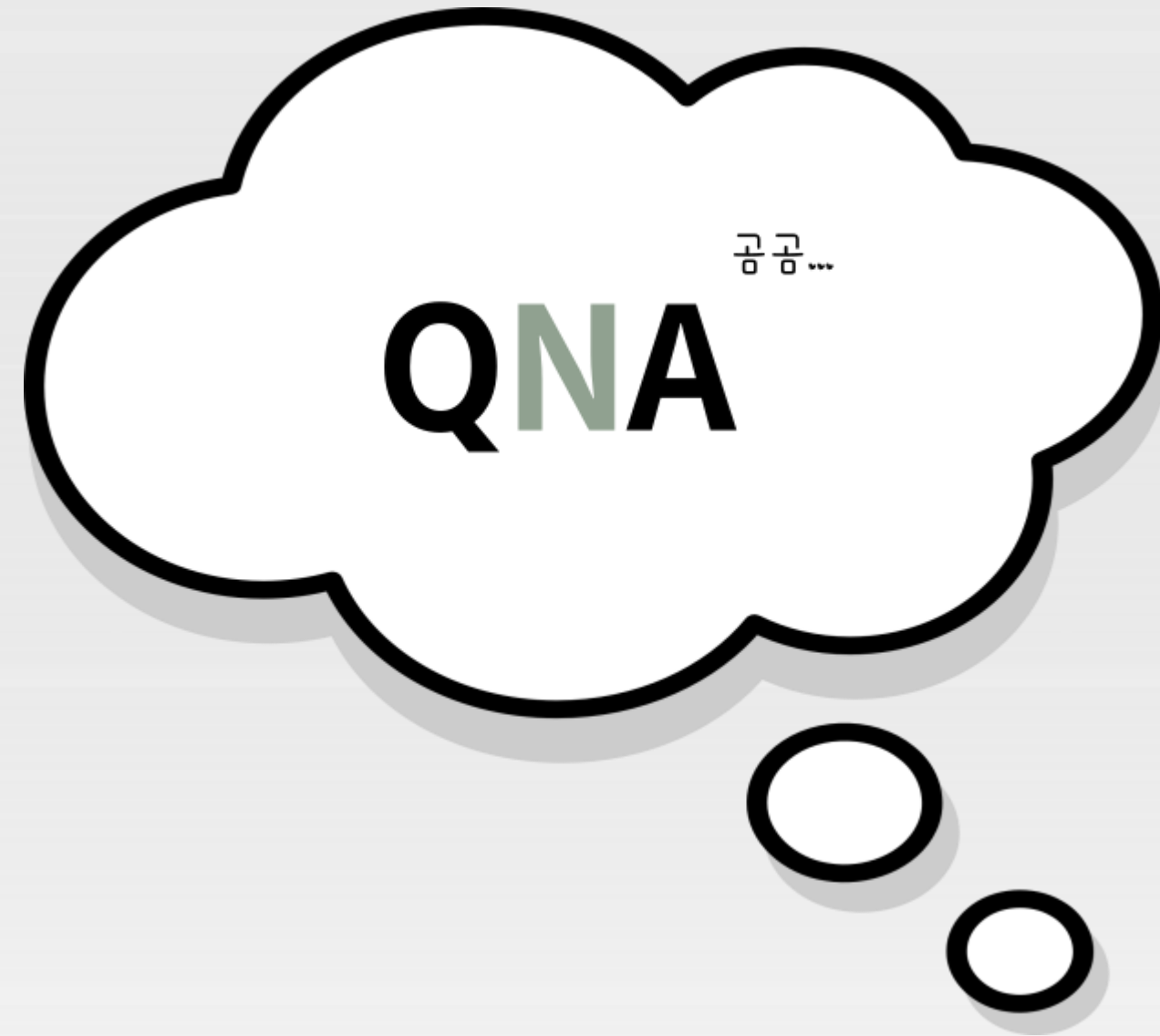
5. 전역 데이터 관리

- 실시간 세션 및 전역 데이터의 효율적 관리
- 데이터 동기화와 일관성 유지의 중요성

6. 사용자 경험(UX)과 인터페이스 설계

- 실시간 피드백 제공을 위한 사용자 인터페이스의 중요성
- 사용자 친화적인 상호작용 및 데이터 표시 방식

본 프로젝트는 기술적, 설계적, 운영적 측면에서 귀중한 학습 기회 제공
향후 비슷한 프로젝트 진행 시 참고할 수 있는 경험과 인사이트 얻음



QNA

공공...



MS AI SCHOOL
3 기 시리얼

THANK YOU!
