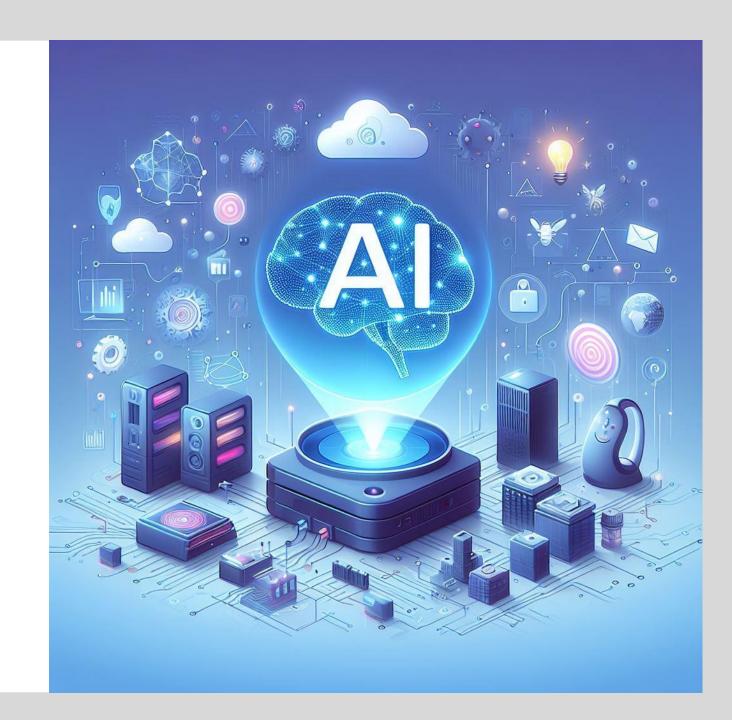


목차

- 1. 팀원 소개
- 2. 지금까지의 프로젝트
- 3. FINAL 프로젝트
 - 3.1 불량 검출
 - 3.2 객체 탐색
 - 3.3 홈페이지
- 4. 결론
- 5. **Q**/A



팀원 소개





2팀 <u>파이널</u> 프로젝트



파이널 프로젝트



불량검출



• 차량의 상태를 확인하여 차량이 몇%의 확률로 불량인지 여부를 판단하고 결과를 보여줌.

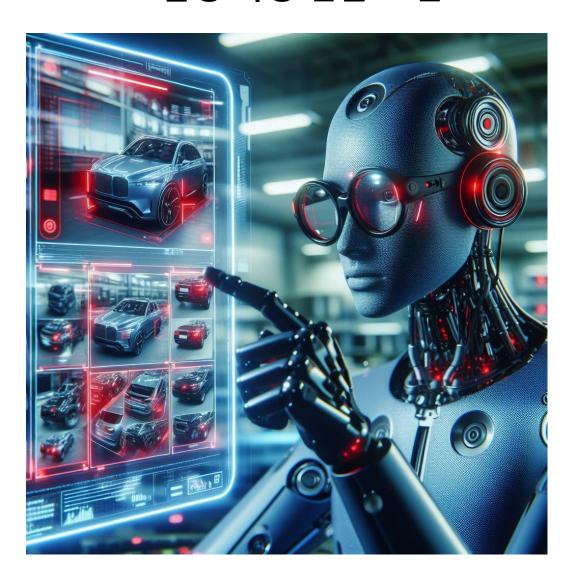
Image Classification 모델을 사용.

• AI 퍼스널 트레이너로서 영상 속 사람의 자세를 판단하여 올바른 자세로 운동을 수행했을 때 개수를 카운팅 함.

Object Detection 모델을 사용.



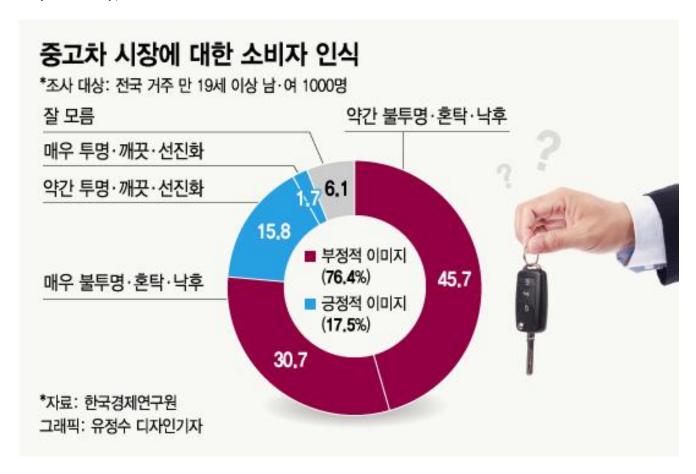
1. 불량 차량 검출 모델



주제 선정 이유

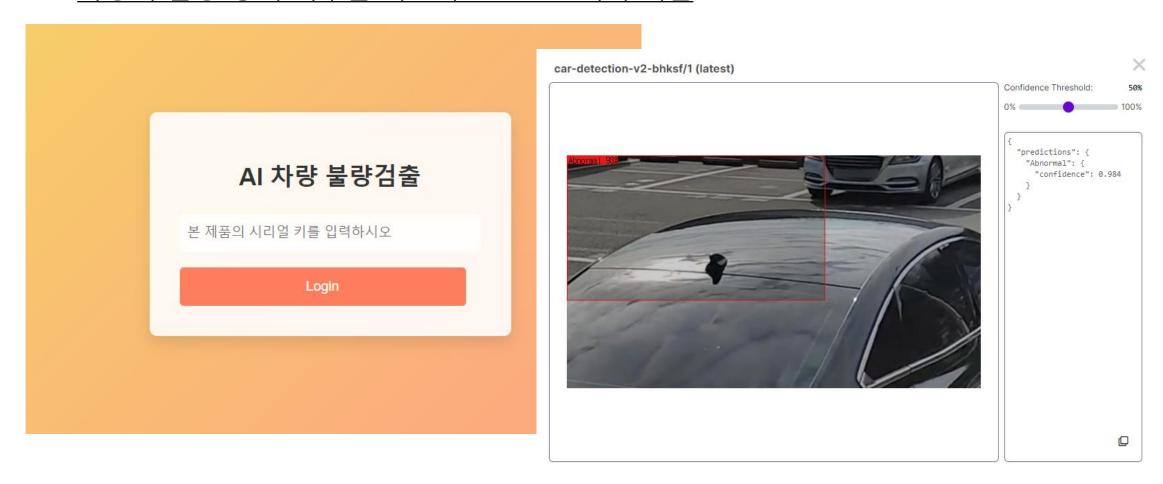
'차량 상태 불신'(41.3%), '사기 피해 우려'(25.0%), '신뢰할 수 있는 매매 채널

부재'(15.2%) 등의 순이었다.

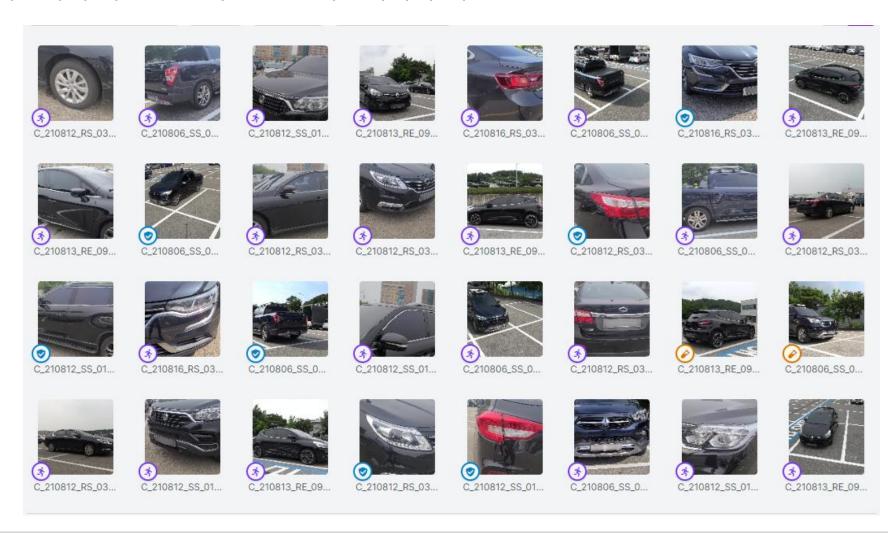


이에 대한 솔루션 제시

차량의 불량 상태 여부를 확인하는 소프트웨어 개발



여러 자동차의 사진을 통해 모델을 학습시키며 개발.



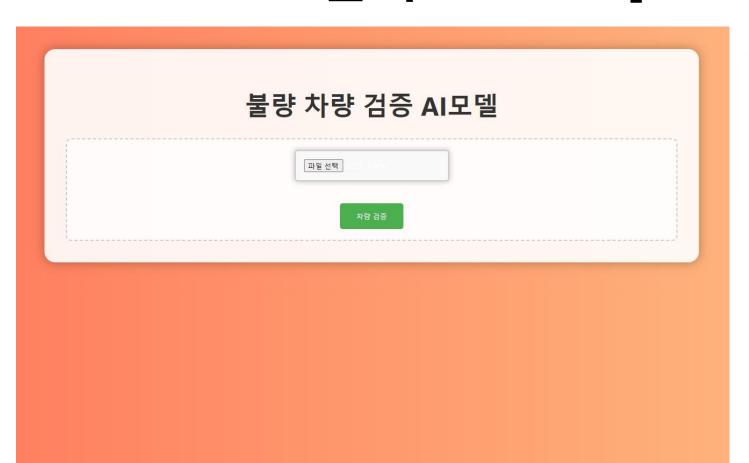
CNN(합성 곱 신경망)을 통한 차량 불량 검출 모델 개발

```
model = Sequential()
 2 | model.add(Conv2D(120, (3,3), activation='relu', input_shape=(150,150,3)))
    model.add(Conv2D(120, (3,3), activation='relu'))
    model.add(MaxPooling2D(2,2))
 5 model.add(Conv2D(128, (3,3), activation='relu'))
 6 model.add(Conv2D(128, (3,3), activation='relu'))
    model.add(MaxPooling2D(2.2))
 8 model.add(Conv2D(156, (3,3), activation='relu'))
    model.add(Conv2D(156, (3,3), activation='relu'))
10 model.add(MaxPooling2D(2,2))
    model.add(Conv2D(300, (3,3), activation='relu'))
12 model.add(Conv2D(300, (3,3), activation='relu'))
13 model.add(MaxPooling2D(2,2))
14 model.add(Flatten())
15 | model.add(Dense(512, activation='relu'))
16 | model.add(Dense(256, activation='relu'))
17 | model.add(Dense(120, activation='relu'))
18 | model.add(Dense(60, activation='relu'))
19 | model.add(Dense(20, activation='relu'))
20 | model.add(Dense(1, activation='sigmoid'))
   model.summarv()
```

Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d_16 (Conv2D)	(None, 148, 148, 120)	3,360
conv2d_17 (Conv2D)	(None, 146, 146, 120)	129,720
max_pooling2d_12 (MaxPooling2D)	(None, 73, 73, 120)	0
conv2d_18 (Conv2D)	(None, 71, 71, 128)	138,368
conv2d_19 (Conv2D)	(None, 69, 69, 128)	147,584
max_pooling2d_13 (MaxPooling2D)	(None, 34, 34, 128)	0
conv2d_20 (Conv2D)	(None, 32, 32, 156)	179,868
conv2d_21 (Conv2D)	(None, 30, 30, 156)	219,180
max_pooling2d_14 (MaxPooling2D)	(None, 15, 15, 156)	0
conv2d_22 (Conv2D)	(None, 13, 13, 300)	421,500
conv2d_23 (Conv2D)	(None, 11, 11, 300)	810,300

Model: "sequential_5"

결과



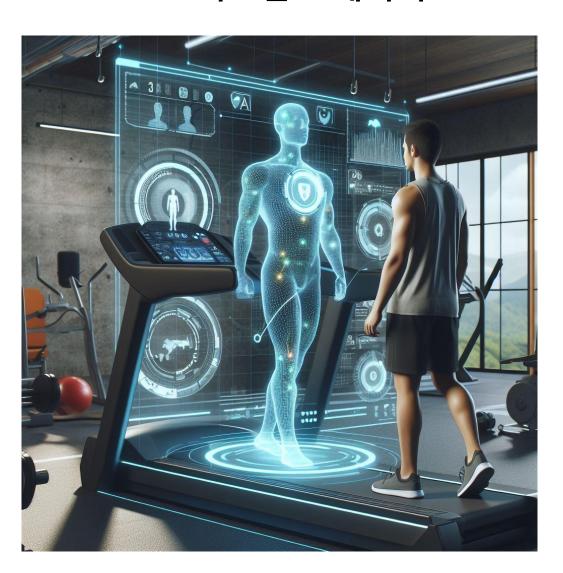
TEST_4.JPG 의 예측 결과

당신의 차량 상태는 "불량"입니다.

불량일 확률: 69.34379935264587%

정상일 확률: 30.656200647354126%

다른 사진 업로드



주제 선정 이유: 전세계적으로 피트니스 클럽(헬스장) 규모 성장 중



일부 소비자들에겐 부담스러운 헬스 PT 가격

	헬스 PT
1. 가격	1회 4~12만원
2. 수업 방식	1:1 오프라인 트레이닝
3. 공간	타인과 함께 사용하는 헬스장 (이동 시간 소요)
4. 운동 시간	PT 수업 60분 이내
5. 관리 범위	PT 수업 시간 동안 운동 중심의 관리

AI 퍼스널 트레이너 솔루션 제시

온라인으로 실시간 운동 자세를 확인하여 개수를 세어주는 AI 퍼스널 트레이너 개발



개발 과정 1

1

파이썬을 활용 하여 <u>사람의 관절을 마디</u> <u>별로 나누고 인식</u>시 킨다.

```
from trainer import findAngle
from PIL import ImageFont,ImageDraw,Image
@torch.no_grad()
def run(poseweights="yolov7-w6-pose.pt", source="fall1.mp4", device='cpu', curltracker=False, drawskeleton=False):
    path = source
    ext = path.split('/')[-1].split('.')[-1].strip().lower()
    if ext in ["mp4", "webm", "avi"] or ext not in ["mp4", "webm", "avi"] and ext.isnumeric():
        input_path = int(path) if path.isnumeric() else path
        device = select_device(opt.device) #select device
        half = device.type != 'cpu'
        model = attempt_load(poseweights, map_location=device) #Load model
        _ = model.eval()
        #names = model.module.names if hasattr(model, 'module') else model.names # get class names
        cap = cv2.VideoCapture(input_path) #input_path #pass video to videocapture object
        webcam = False
```

개발 과정 2

2)

인식시킨 모델에 MP4 파일의 운동 영상을 업로드 하고 <u>프레임별</u> 로 영상을 분석하여 결과 영상을 생성한다

```
vid_write_image = letterbox(cap.read()[1], (fw), stride=64, auto=True)[0] #init videowriter
resize_height, resize_width = vid_write_image.shape[:2]
out_video_name = "output" if path.isnumeric() else f"{input_path.split(',')[-1].split(',')[0]}"
out = cv2.VideoWriter(f"{source}_keypoint.mp4",cv2.VideoWriter_fourcc(*'mp4v'), 30,(resize_width, resize_height))
if webcam:
   out = cv2.VideoWriter(f"{out video name} kpt.mp4",cv2.VideoWriter fourcc(*'mp4v'),30,(fw,fh))
frame_count, total_fps = 0,0
#2.0 variables count of pushup
push ups = 0
direction = 0
bar = 0
Percentage = 0
#2.2 load custom font
fontpath = "futur.ttf"
font = ImageFont.truetype(fontpath,32)
font1 = ImageFont.truetype(fontpath, 160)
```

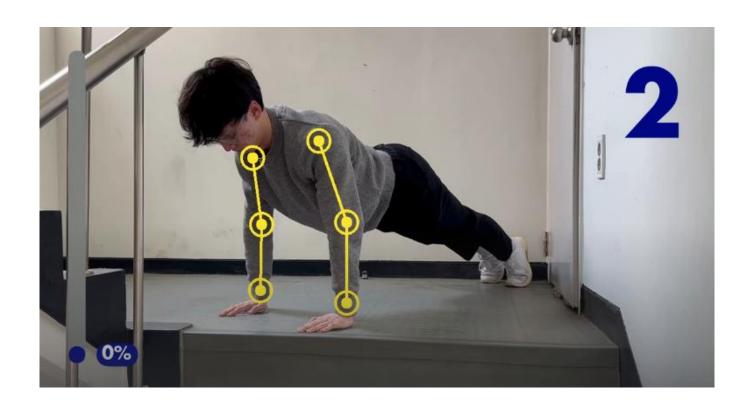
개발 과정 3

3)

<u>관절의 접힘 정도</u>에 따라 0~100 까지의 범위를 설정하고 그에 따른 운동 수행 개수를 측정한다.

```
#check for pushup press
if direction == 0:
    if Percentage == 100:
        push_ups += 0.5
       direction = 1
if direction == 1:
    if Percentage == 0:
        push_ups += 0.5
        direction = 0
```

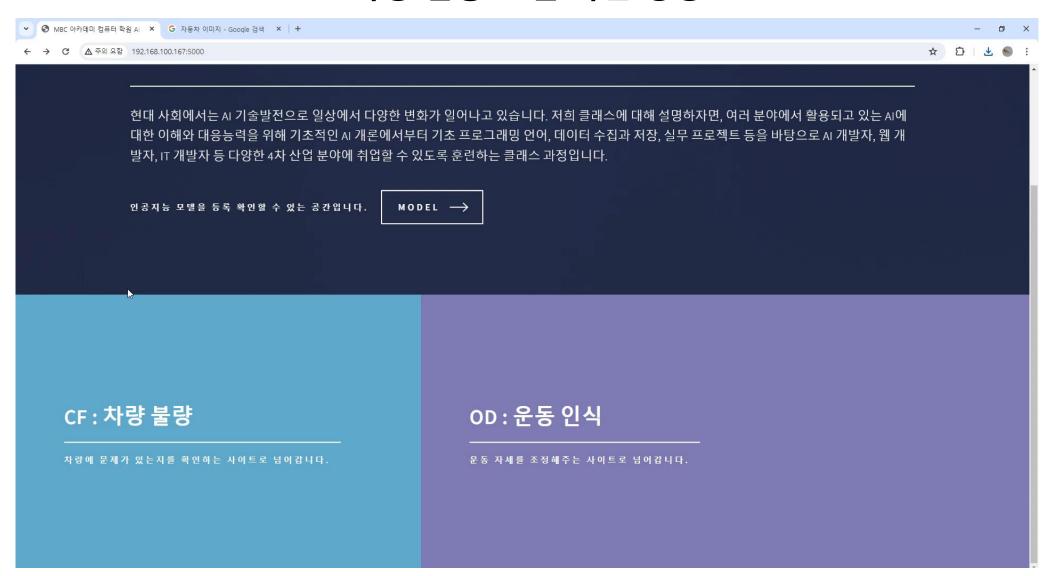
결과



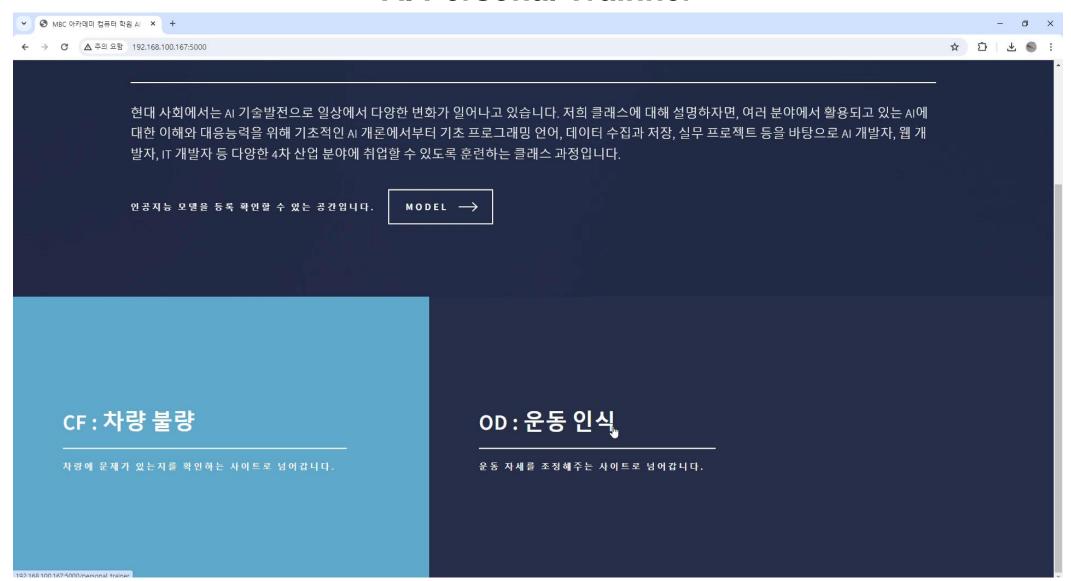
완성 모델 시연



차량 검증 모델 시연 영상



Al Personal Trainner



페이지 구성

MBC 아카데미 컴퓨터 학원 AI 클래스 1기

현대 사회에서는 AI 기술발전으로 일상에서 다양한 변화가 일어나고 있습니다. 저희 클래스에 대해 설명하자면, 여러 분야에서 활용되고 있는 AI에 대한 이해와 대응능력을 위해 기초적인 AI 개론에서부터 기초 프로그래밍 언어, 데이터 수집과 저장, 실무 프로젝트 등을 바탕으로 AI 개발자, 웹 개발자, II 개발자 등 다양한 4차 산업 분야에 취업할 수 있도록 훈련하는 클래스 과정입니다.

인공지능 모델을 등록 확인할 수 있는 공간입니다.

 $MODEL \longrightarrow$

CF: 차량 불량

차량에 문제가 있는지를 확인하는 사이트로

OD: 운동 인식

운동 자세를 조정해주는 사이트로 넘어갑니다.



정정한 모델을 등록해주세요. 리스트로 부터 모델을 테스트 해볼 수 있습니다. 모델 리스트 → 모델 리스트를 확인합니다. 모델 추가 → 모델을 추가합니다.

OBJECT DETECTION - CCTV 모델 확인

IMAGE CLASSIFICATION RESULT

CCTV 모델로 넘어가기

예측 결과



BACKGROUND.JPG 의 예측 결과

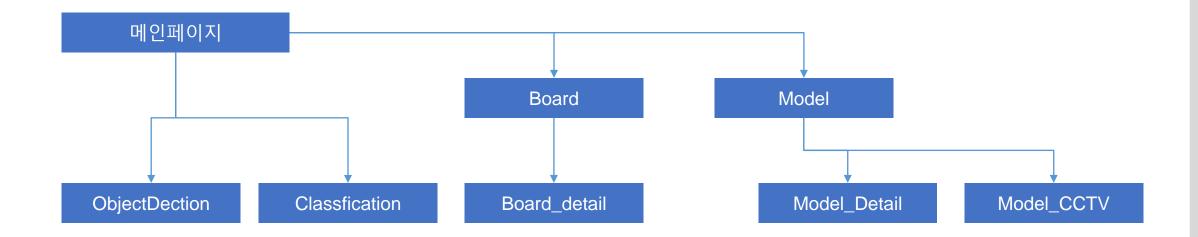
당신의 차량 상태는 "정상"입니다.



작성 모델 확인 및 관리 페이지

제목 : 모델 페이지





작성 모델 확인 및 관리 페이지

제목: 제작 모델 오류 확인 페이지

내용

- 1. 작성 모델을 등록
- 2. 등록 된 모델 리스트 추천 및 내용별 리스트 작성
- 3. 모델에 접속 이후, 사진 등록 및 확인, 모델 다운로드
- 4. Object Collection 모델의 경우 CCTV 화면 제공

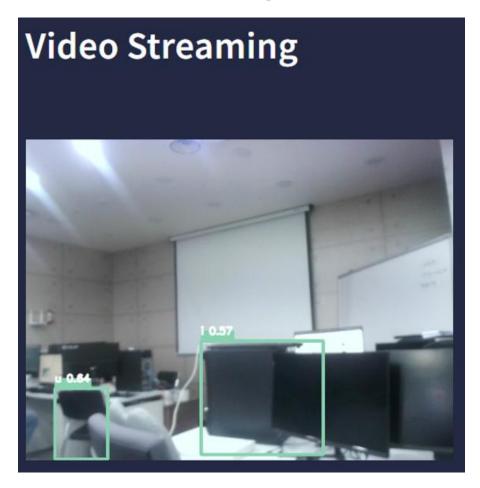




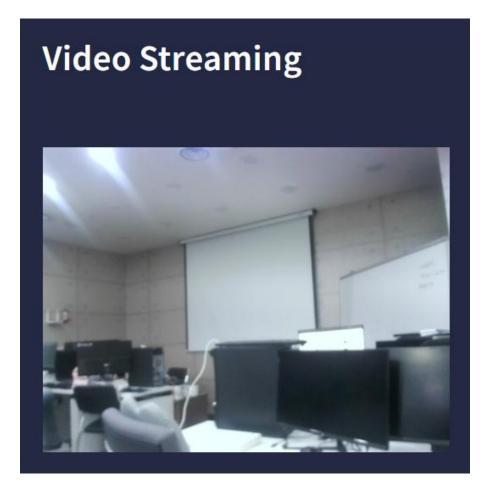




CCTV Video Streaming



YOLO 8 등록 이후 WEBCAM 촬영



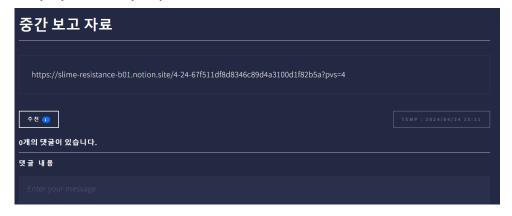
모델을 적용하지 않은 상태의 WEBCAM 촬영

회원관리 및 게시판, 기능 리스트

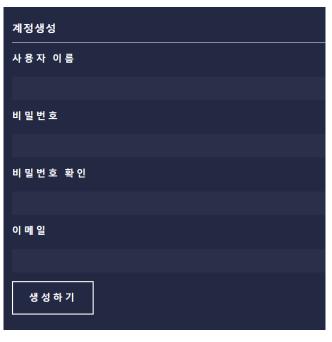
게시판



게시판 상세 내용



회원관리



기능 리스트

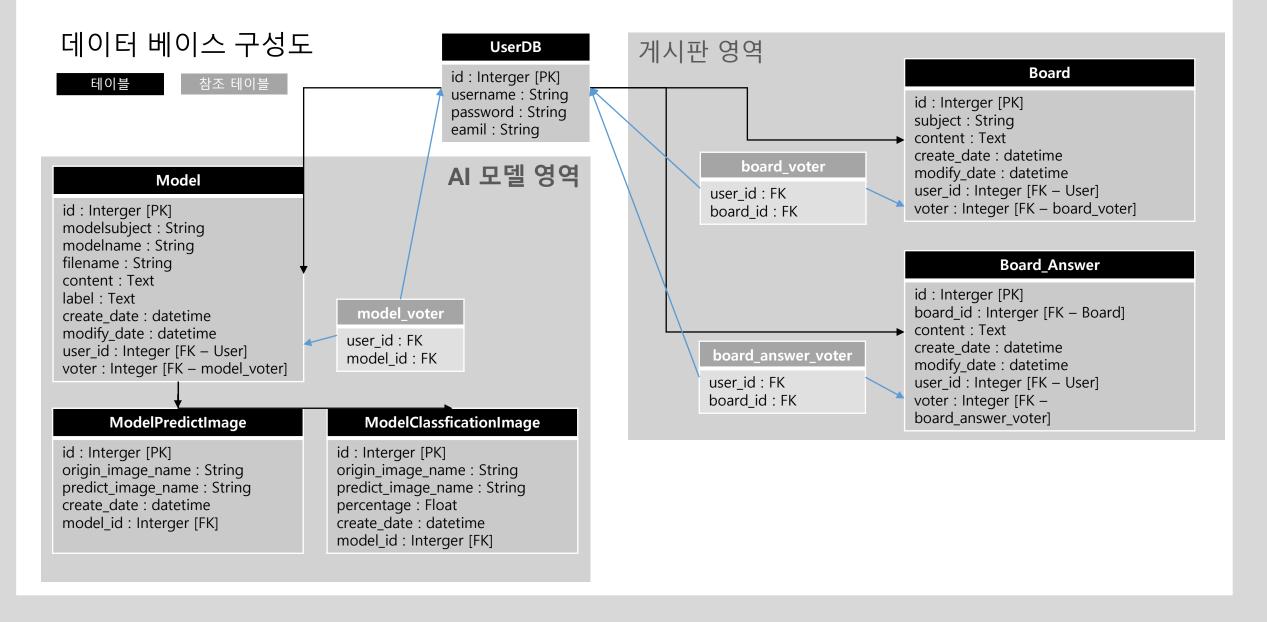
로그인 / 로그아웃 게시판 기능 게시 및 답글 기능 게시물 추천 기능 파일 등록 및 다운 WEBCAM 연결 모델 연결 및 실행

Hash 비밀번호 보안

홈페이지 시연 영상



WEB 사이트 의의

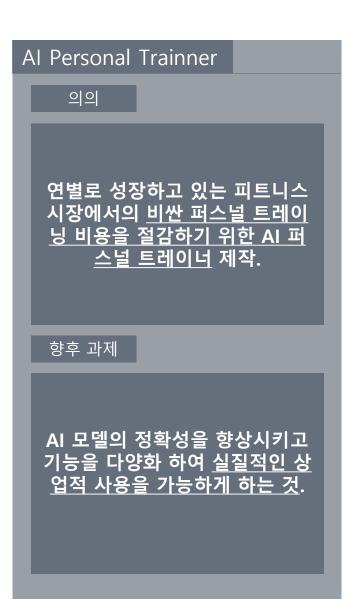


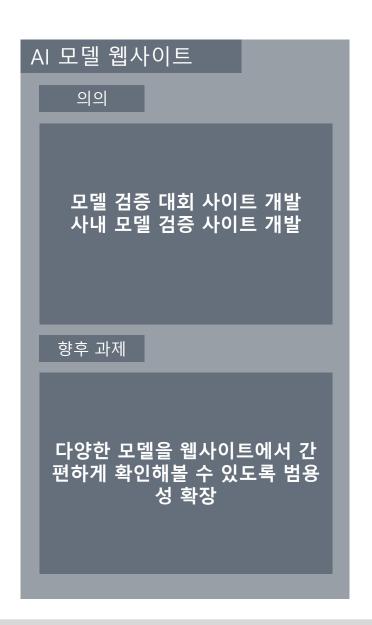
프로젝트 타임라인



결론

차량 불량 검출 의의 자신의 차량이나, 구매하고자 하 는 <u>차량에 흠집이 있는지 확인하</u> <u>는 AI 모델 제작</u>. 향후 과제 상업적 용도로 사용할 수 있는 방향성 제시.





Q/A

감사합니다!