# 4 WAY

교차로 차량·보행자 모니터링을 통한 혼잡도 및 안전도 분석 시스템

이보라 권 봄 임다연 강은비



# CONTENTS

- 1 팀 구성
- 2 프로젝트 개요
- 3 목표 및 기대효과
- 4 주요 기능
- 5 프로젝트 진행 과정

- 6 모델 데이터 학습 과정
- 7 프로젝트 구현
- 8 추후 프로젝트 진행 방향 및 목표
- 9 자체 평가 의견
- 10 Q&A

## 01 팀 구성









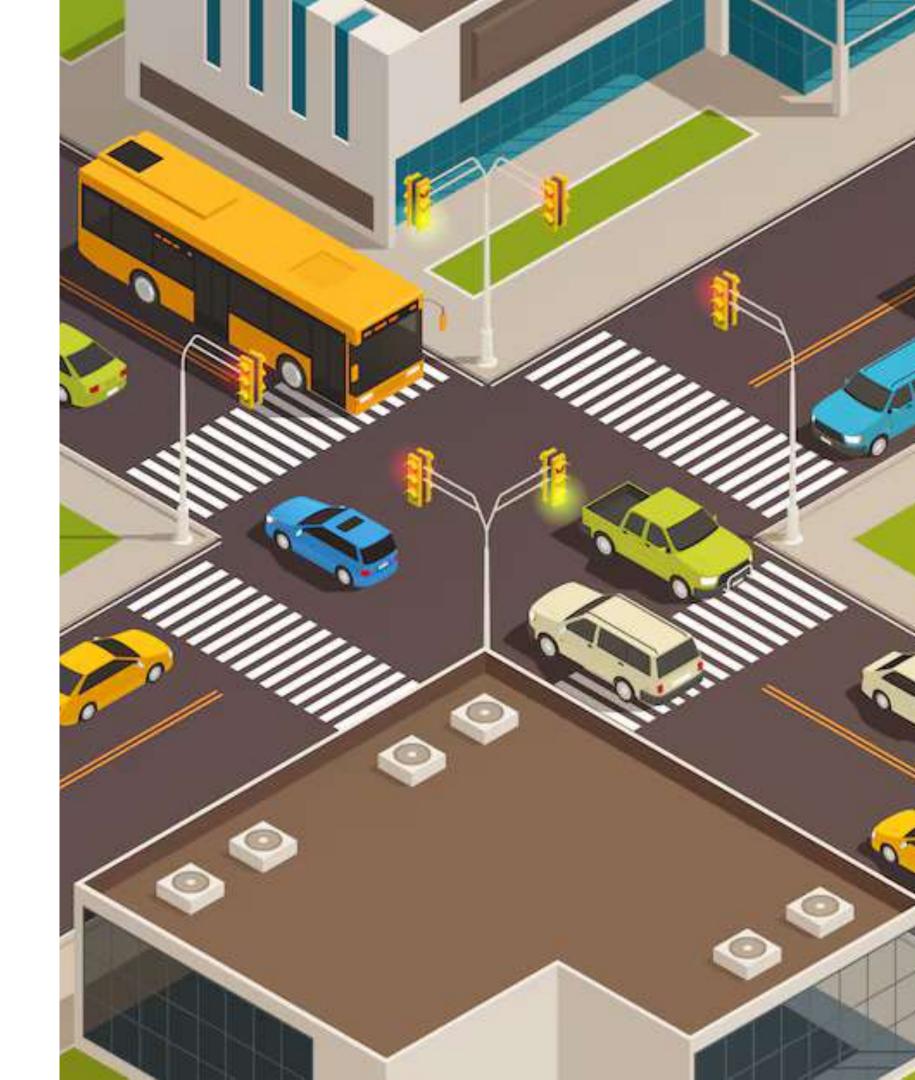
#### 프로젝트 개요

프로젝트 주제

#### 교차로 차량·보행자 모니터링 및 이상 알림 시스템

교차로 내 차량과 보행자의 움직임을 실시간으로 추적하고, 이상 상황을 감지하여 교차로의 혼잡도와 안전도를 분석하는 시스템입니다.

교통사고를 예방하고, 교차로의 효율적인 관리 및 안전한 환경 조성을 목표로 하며, 실시간 알림을 통해 교차로 관리자와 관련 당국이 신속하게 대응할 수 있도록 돕습니다.



### 프로젝트 개요

기술 스택

# DATA - GO . KR

데이터 수집용 CCTV

# @roboflow

데이터 라벨링

데이터셋 분할

전처리, 증강





모델 학습 출력 화면



모델 학습



파이썬 3.9 영상 처리, 모델 추론, 웹 UI 구성



### 03 목표 및 기대 효과

혼잡도 완화



교차로의 교통 흐름 개선

사고 예방



보행자와 운전자의 안전 11

실시간 데이터 제공



교차로의 교통 상황 효율적 관리

### 04 주요 기능



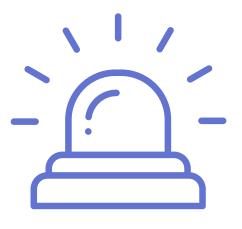
모니터링







혼잡도 분석



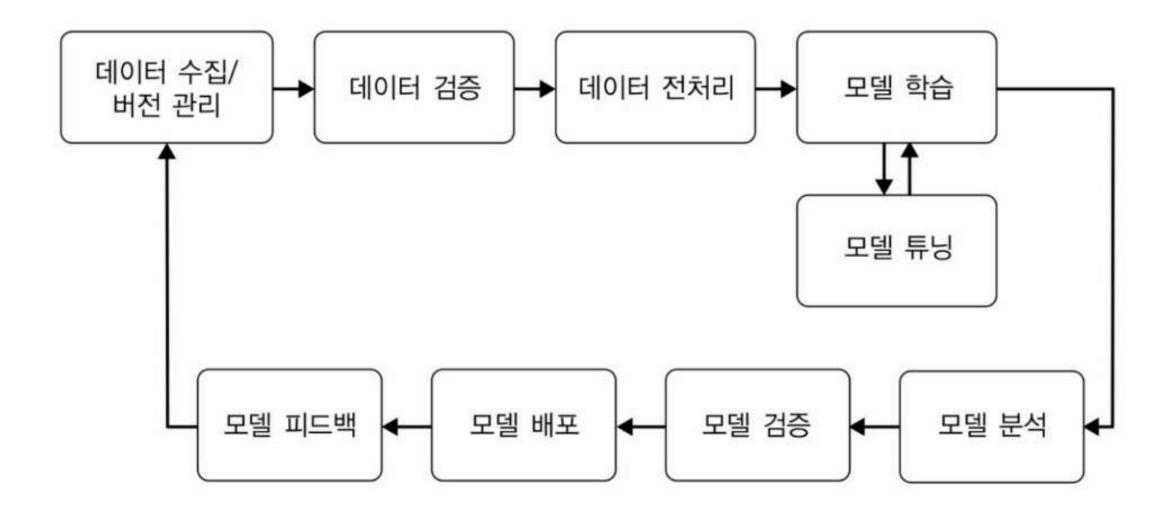
알림 시스템

#### 프로젝트 진행 과정



06

### 모델 데이터 학습 과정



#### 모델 데이터 학습 과정

#### 5. 데이터 수집

- 충청남도 천안시\_교통정보 CCTV\_20220922
- 위 링크에서 HTTP 링크를 입수하여 5-3 코드 돌리기
- ☑ 세집매 삼거리
- ☑ 서부역 입구 삼거리
- ☑ 역말 오거리
- ✓ 천안로사거라
- ✓ 상명대 입구 삼거라
- ☑ 방죽안오거라
- V 처아역
- ☑ 남부오거리
- ☑ 교보사거리
- ☑ 청삼교차로
- ☑ 신방삼거리
- ☑ 인마트 사거리
- ☑ 쌍용사거리
- ☑ 봉서사거리
- ☑ 굿상골 사거리
- WWW
- ✓ 인쇄창사거리
- ✓ 분성초교사거리
- ☑ 극동사거리
- ✓ 백석삼거리

- ☑ 운동장 사거리
- ☑ 쌍용도서관 삼거리
- ☑ 동일하이빌 삼거리
- ☑ 고속철 입구
- ✓ 개목삼기리
- ☑ 웃머린A 삵거라
- ✓ 세무서
- ☑ 청소 국민은행
- ☑ 생태터널사거리
- ☑ 원형육교
- ☑ 도로원점 삼거리
- ☑ 직산사거리
- ✔ 저리 교차로
- ☑ 성성고기교
- ☑ 도장리
- ☑ 예술의전당
- ☑ 대흥교차로
- ☑ 단대입구 사거리
- ☑ 구정사거리
- ☑ 오룡지하차도
- ✓ 외추초교
- ☑ 불당신도시 입구 삼거리
- ☑ 푸른지오 106동 사거리

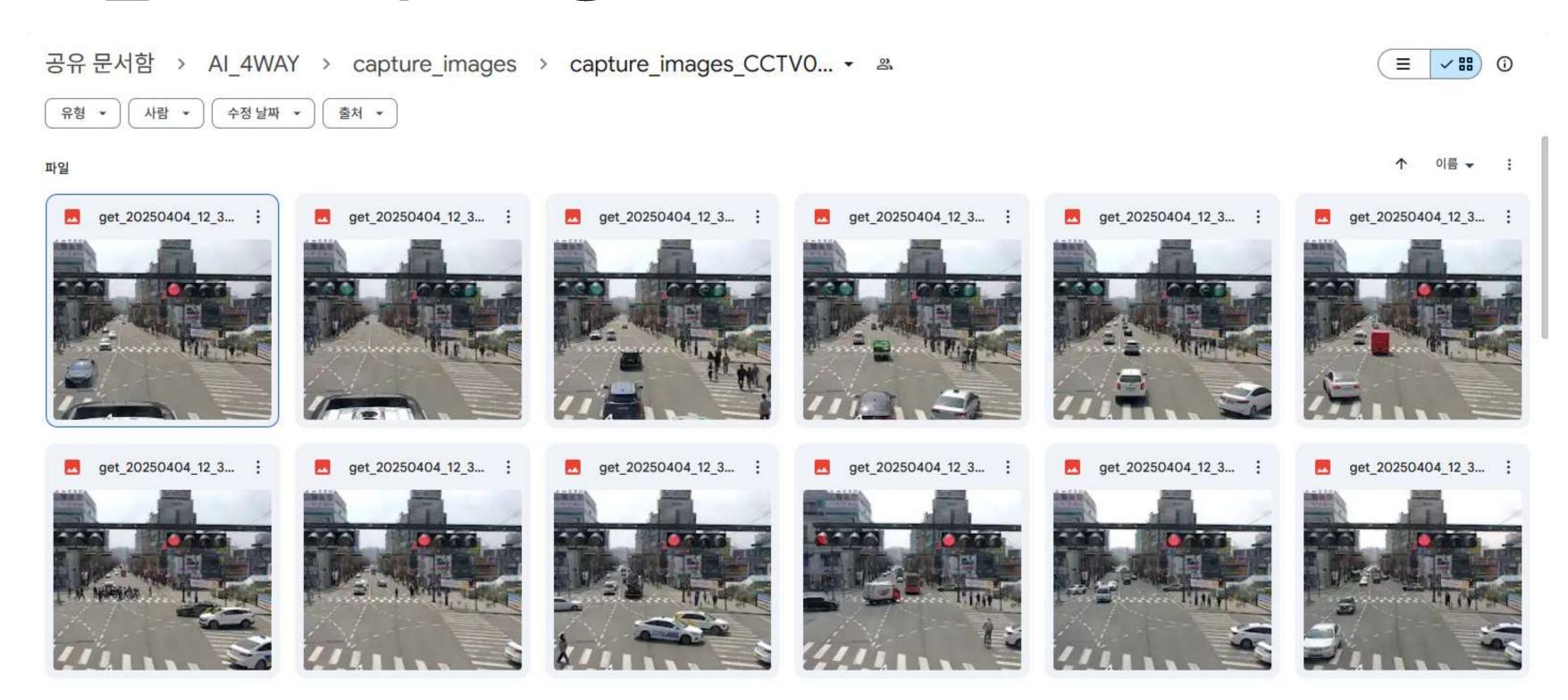
- ✔ 우미란 102동 사거리
- ✓ 시청사거리
- ☑ 호반201동 사거리
- ✓ 불당고
- ✓ 불당현대사거리
- ✓ 고속화도로입구삼거리
- ✓ 새말사거리

```
import cv2
     import os
     import time
     from datetime import datetime
     import schedule # => pip install schedule
     # 1. 이미지 수집 간격 설정
     interval_time = 10
     # 2. 저장 디렉토리 설정
     SAVE DIR = "capture images"
11
     os.makedirs(SAVE_DIR, exist_ok=True)
12
13
14
     # 3. 데이터 수집 함수
     def capture_image():
        # 3-1. 카메라 불러오기
17
        cap = cv2.VideoCapture("http://210.99.70.120:1935/live/cctv007.stream/playlist.m3u8")
        # 3-2. 카메라 확인
        if not cap.isOpened():
            raise RuntimeError("카메라 확인해주세요~")
        print("카메라 연결 완료")
21
23
24
        # 3-3. 카메라 프레임 읽기
        success, frame = cap.read()
        if success:
27 %
            timestamp = datetime.now().strftime("%Y%m%d %H %M %S")
            file path = os.path.join(SAVE DIR, f"get {timestamp}.jpg")
            # 3-4. 수집 이미지 저장
            cv2.imwrite(file_path, frame)
31
            print(f"사진이 저장됐습니다. {file_path}")
            print(f"{interval_time}초 간격으로 이미지를 수집합니다.")
34
         else:
            print("프레임을 못 읽었습니다.")
        # 3-5. 카메라 해제
        cap.release()
         cv2.destroyAllWindows()
41
42
     #schedule 실행 설정
43
     schedule.every(interval time).seconds.do(capture image)
44
     while True:
45
         schedule.run pending()
        time.sleep(1)
```

### 모델 데이터 학습 과정 약6000장수집

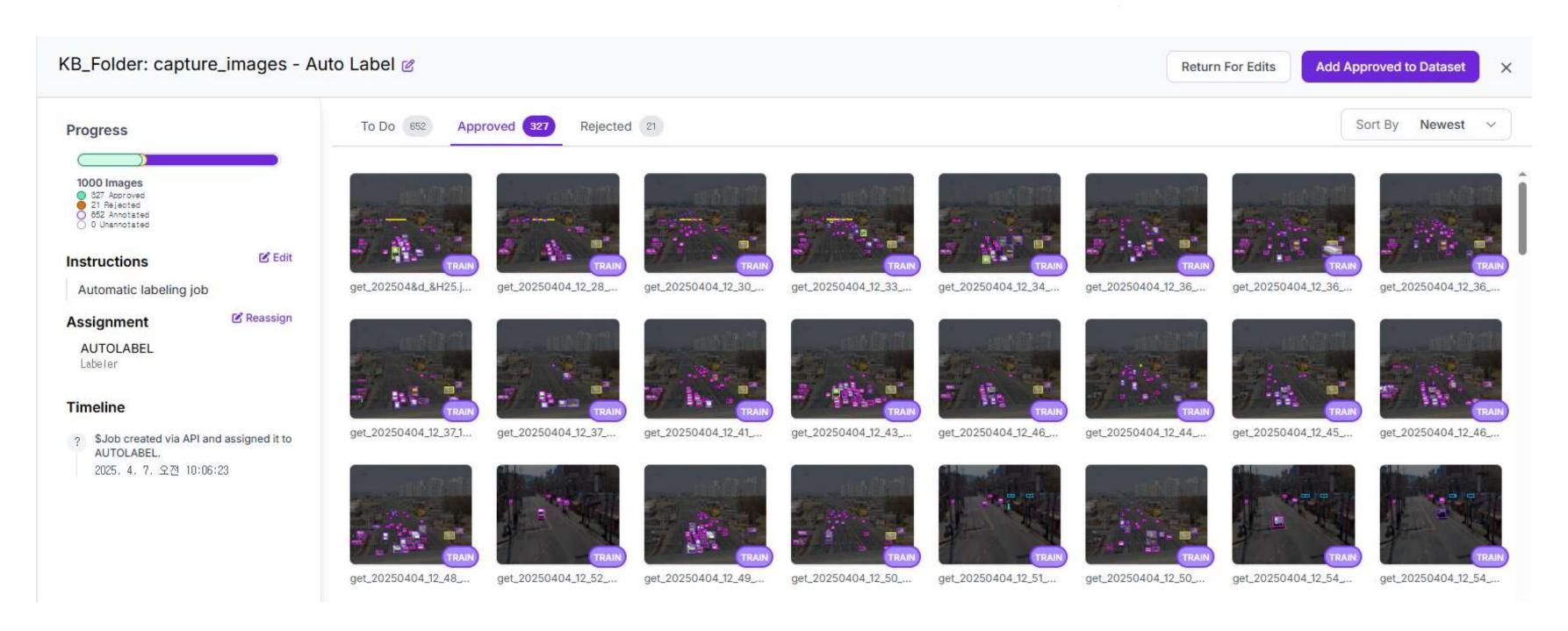
공유 문서함 → Al\_4WAY → capture\_images ▼ 의 ✓ # (i) **=** | 사람 ▼ 출처 🔻 유형 🔻 수정 날짜 ▼ 이름 🕶 ᠄ 폴더 capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture images CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture images CC... capture images CC... capture\_images\_CC... capture images CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC... capture\_images\_CC...

#### 모델 데이터 학습 과정



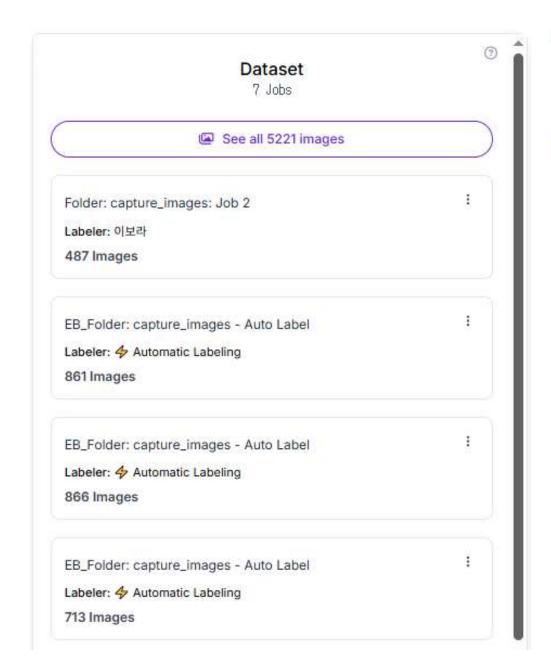
### 모델 데이터 학습 과정 - roboflow

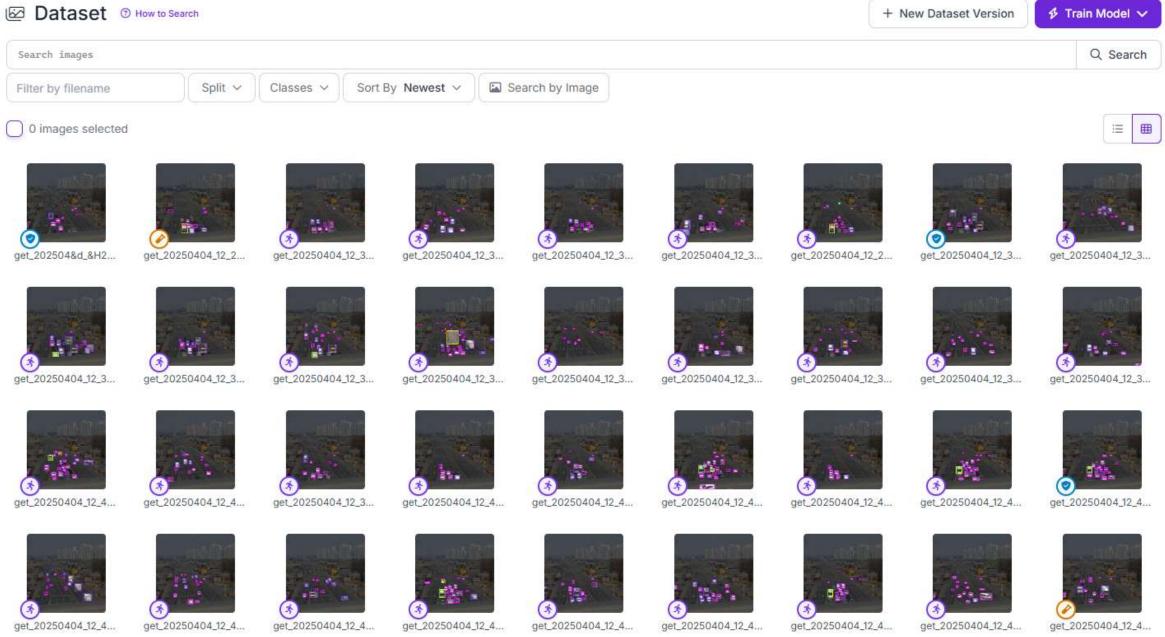




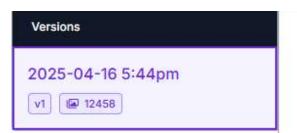
#### 모델 데이터 학습 과정

데이터셋 버전1 = 1727장 버전2 = 2914장 버전3 = 5221장



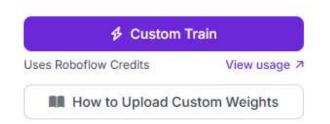


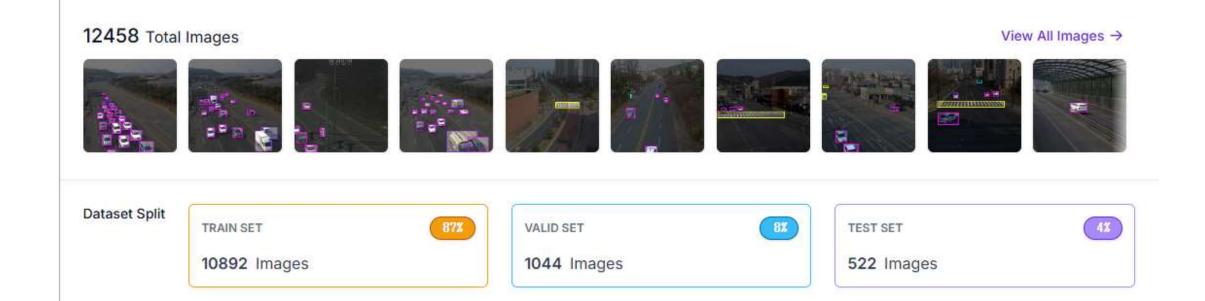
### 모델 데이터 학습 과정



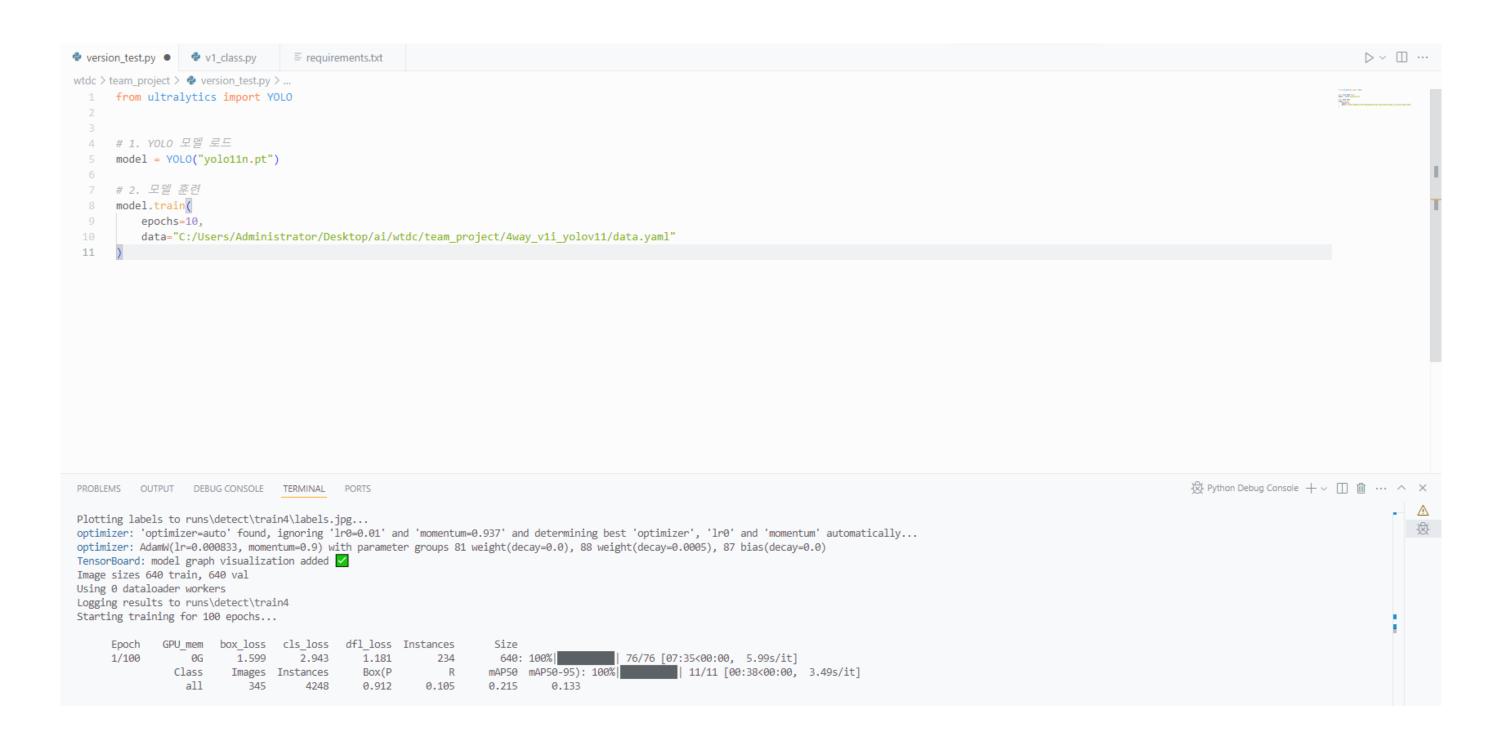
#### This version doesn't have a model.

Train an optimized, state of the art model with Roboflow or upload a custom trained model to use features like Label Assist and Model Evaluation and deployment options like our auto-scaling API and edge device support.



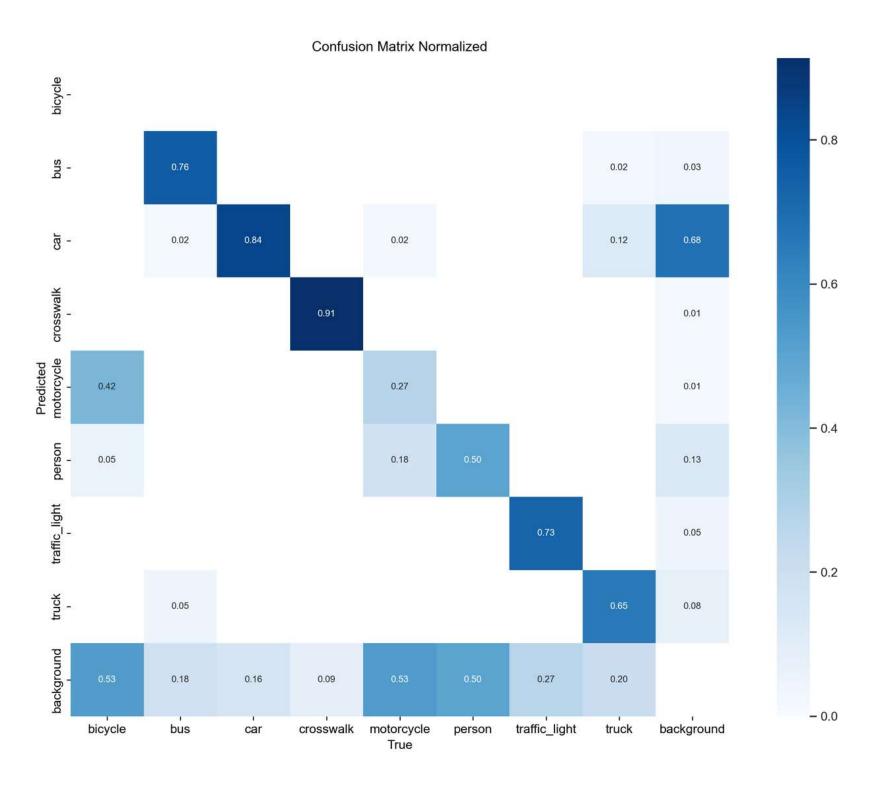


### 모델 데이터 학습 과정 - 버전1-1(데이터셋1, 10회)



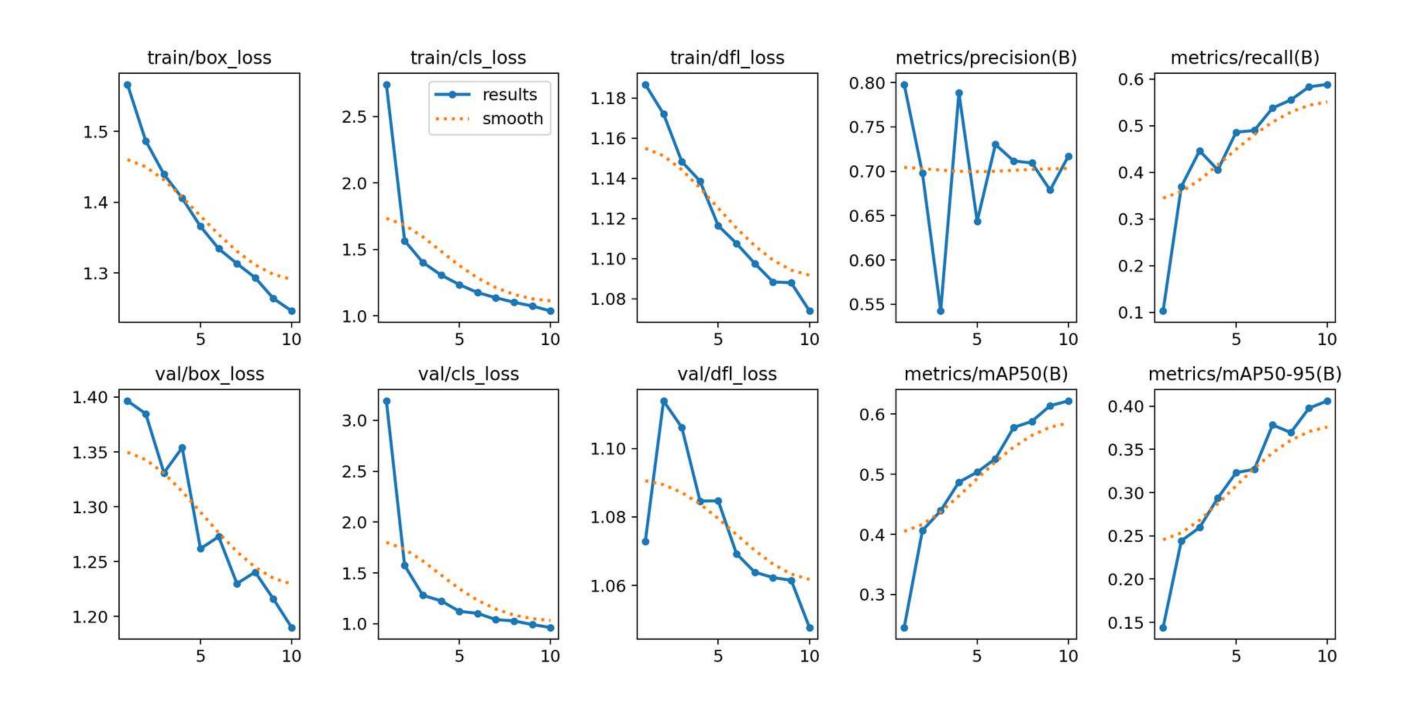
06

### 모델 데이터 학습 과정 - 버전1-1(데이터셋1, 10회) 컴퓨전



06

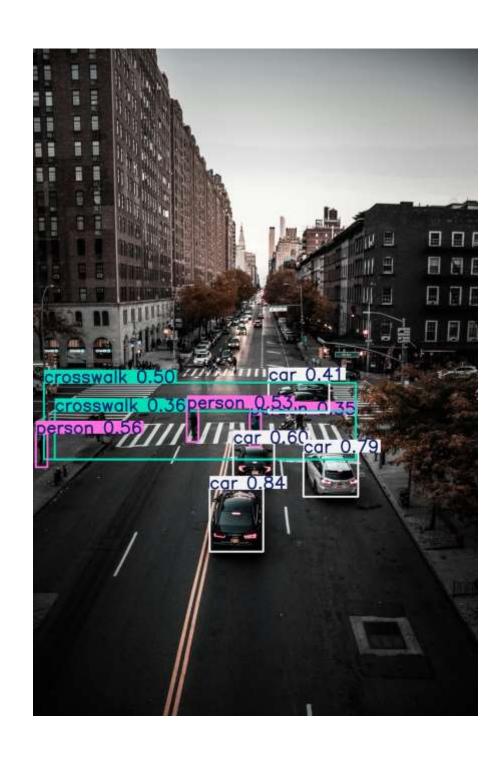
### 모델 데이터 학습 과정 - 버전1-1(데이터셋1, 10회)결과



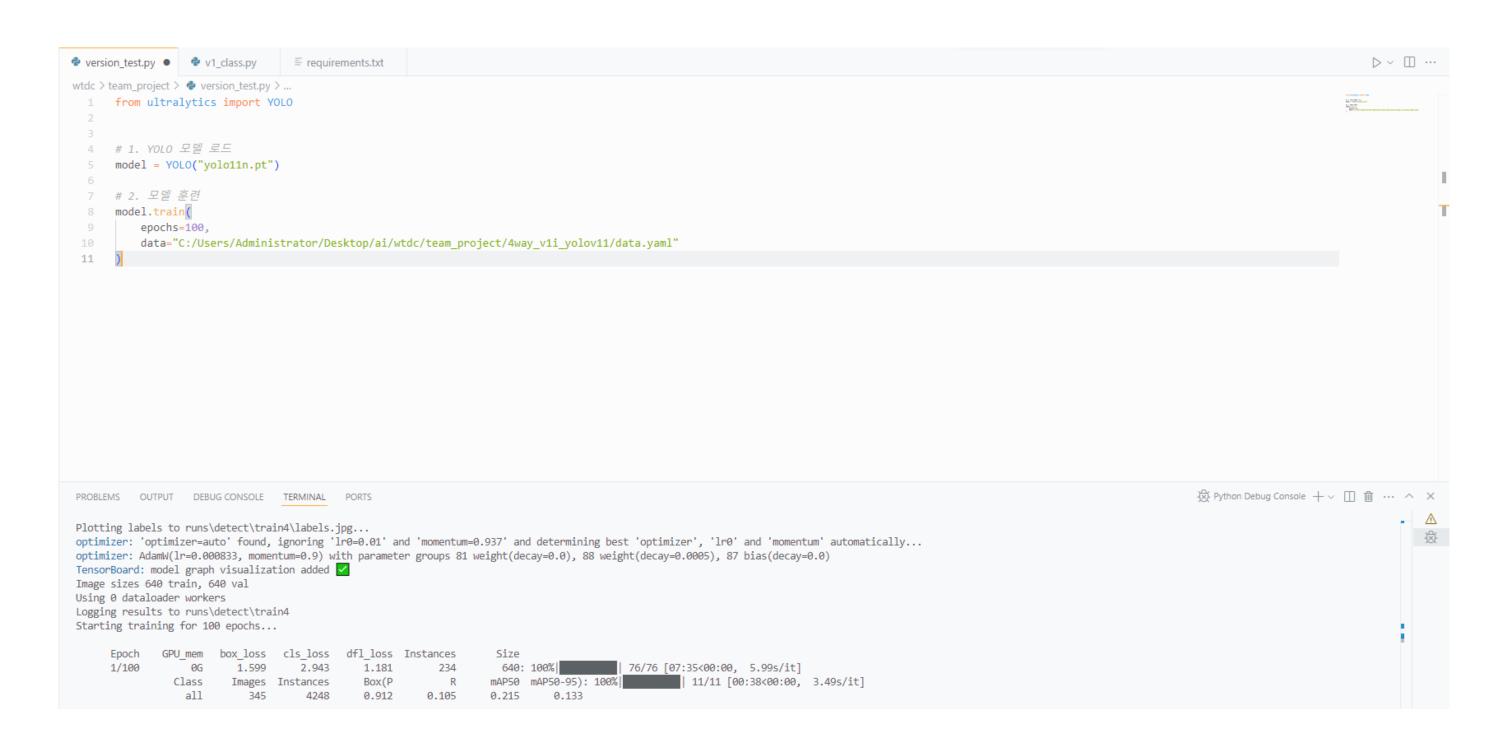
06

### 모델 데이터 학습 과정 - 버전1-1(데이터셋1, 10회) 결과



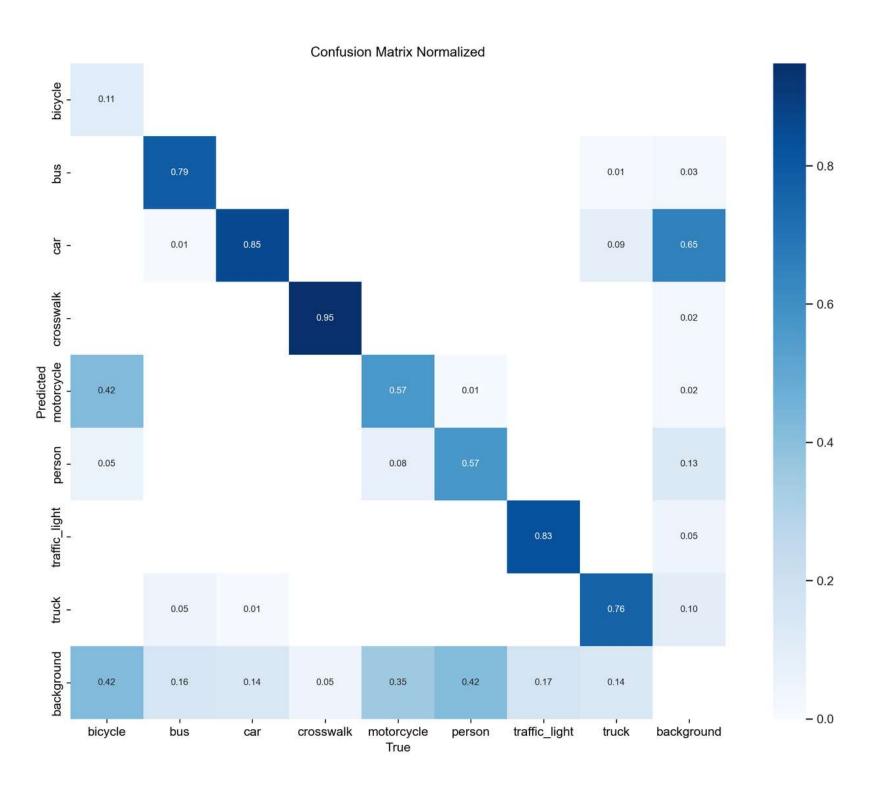


### 모델 데이터 학습 과정 - 버전1-2(데이터셋1, 100회)



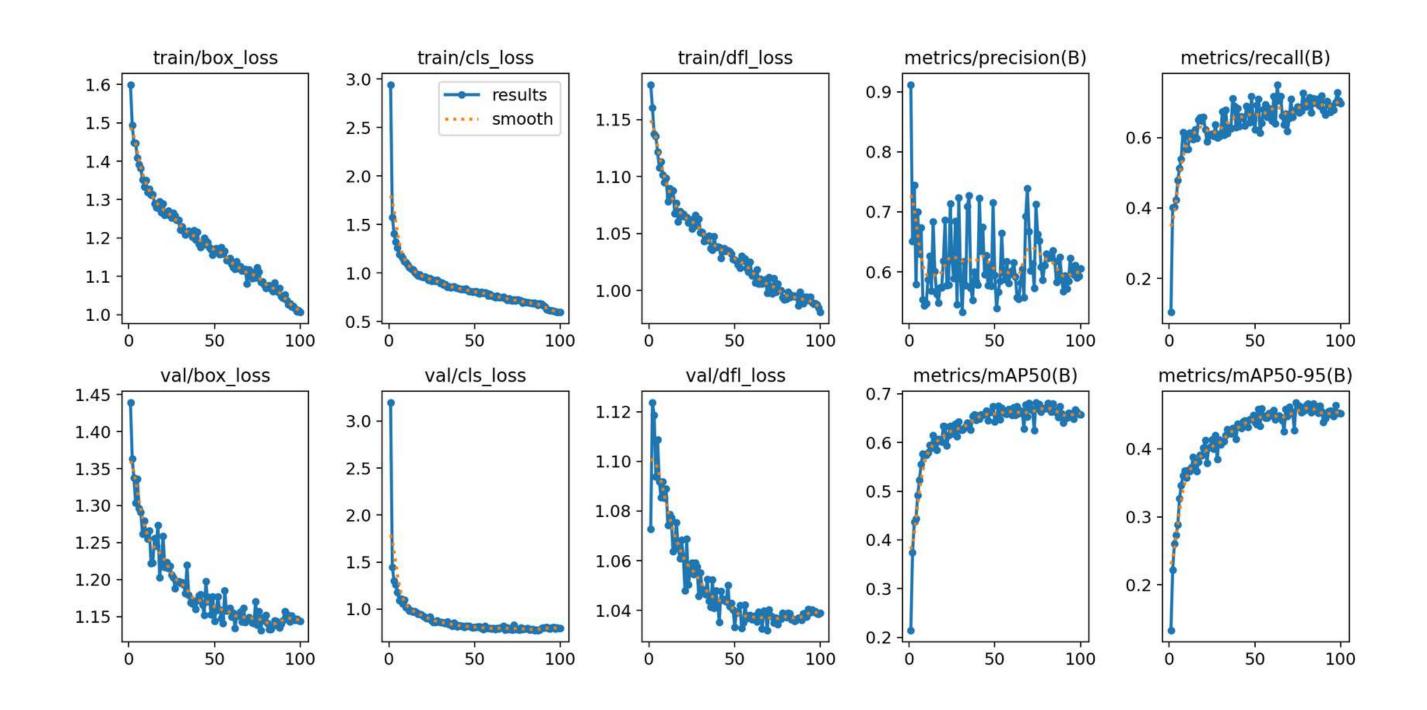
06

### 모델 데이터 학습 과정 - 버전1-2(데이터셋1, 100회) 컴퓨전



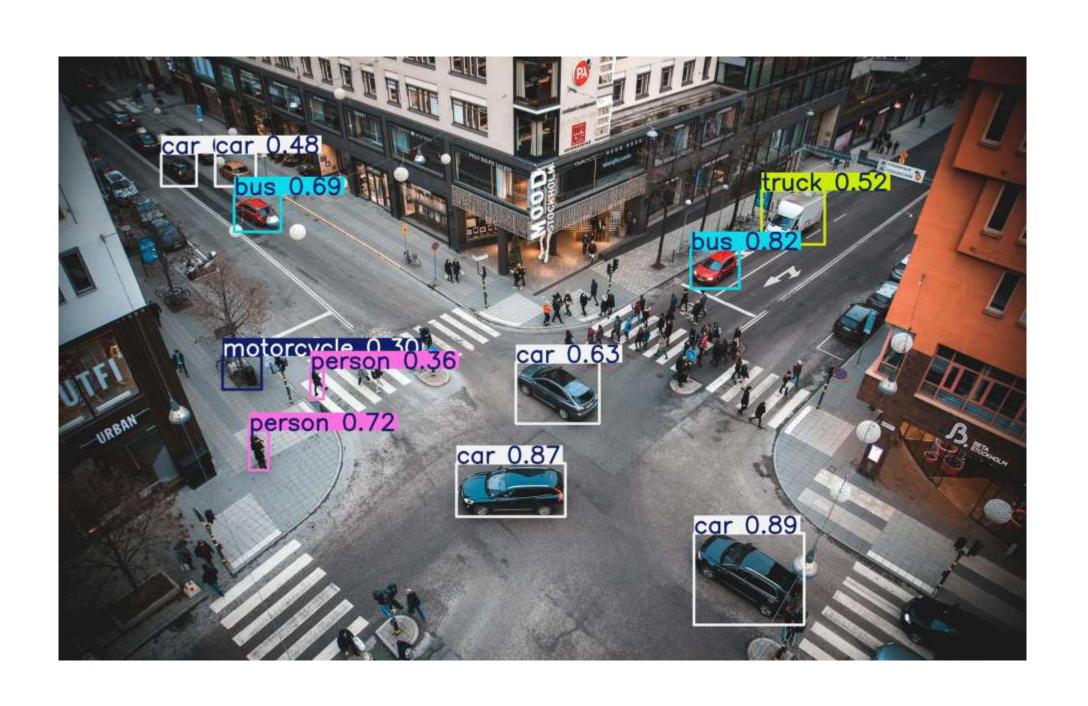
06

### 모델 데이터 학습 과정 - 버전1-2(데이터셋1, 100회) 결과



06

### 모델 데이터 학습 과정 - 버전1-2(데이터셋1, 100회) 결과



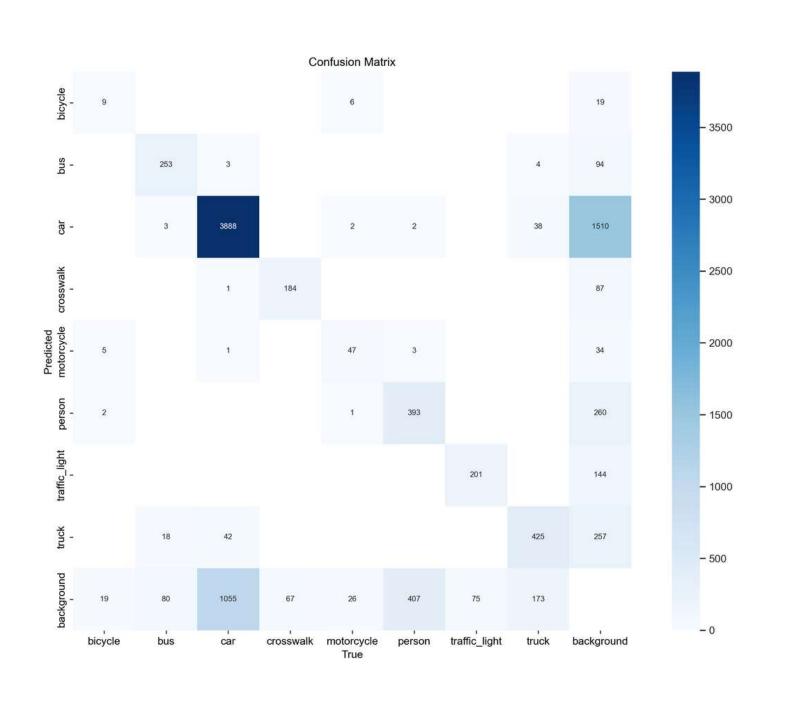


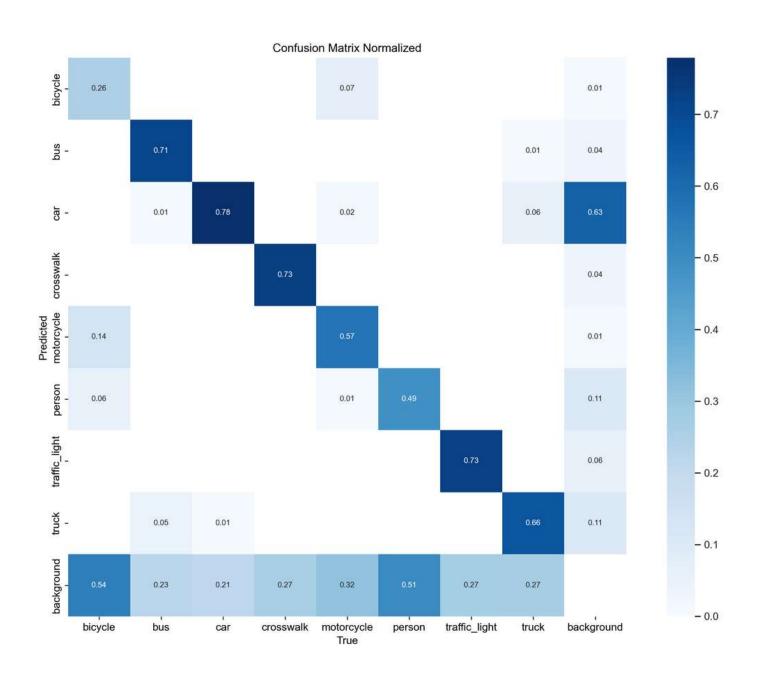
#### 모델 데이터 학습 과정 - 버전2(데이터셋2, 300회)

```
│# 모델 훈련
    from ultralytics import YOLO
    # 1. YOLO 모델 로드
    model = YOLO("/content/yolo11n.pt")
    # 2. 모델 훈련
    model.train(
        data="<u>/content/data.yam</u>l",
        epochs=300.
        project="<u>/content/drive/MyDrive/yolo_project</u>",
        name="volo_train"
🛨 Ultralytics 8.3.109 🌠 Python-3.11.12 torch-2.6.0+cu124 CPU (Intel Xeon 2.20GHz)
    engine/trainer: task=detect. mode=train. model=/content/volo11n.pt. data=/content/data.vaml. epochs=300, time=None. patience=100.
    Downloading <a href="https://ultralytics.com/assets/Arial.ttf">https://ultralytics/Arial.ttf</a>...
    100%|■■■■■■■■| 755k/755k [00:00<00:00, 14.7MB/s]
    Overriding model.vaml nc=80 with nc=8
```

06

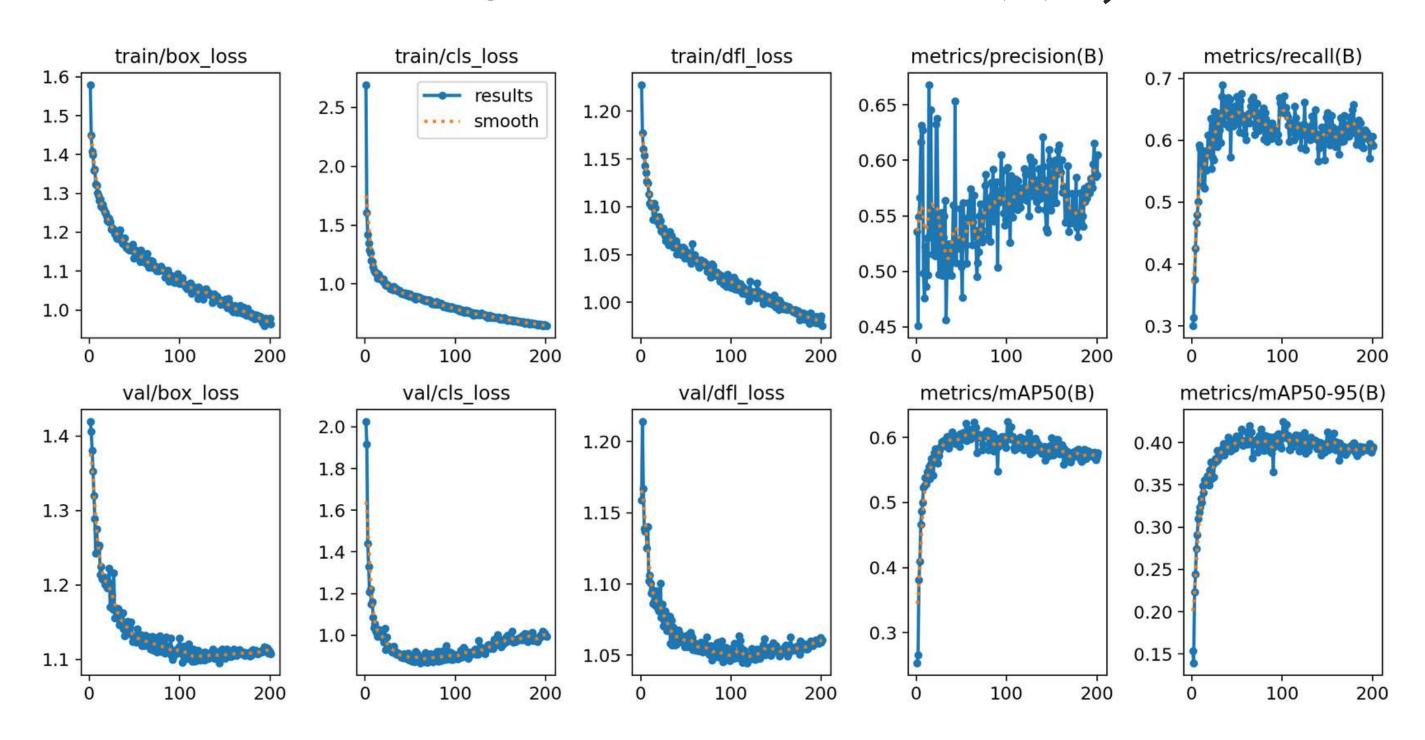
## 모델 데이터 학습 과정 - 버전2(데이터셋2, 300회) 컴퓨전





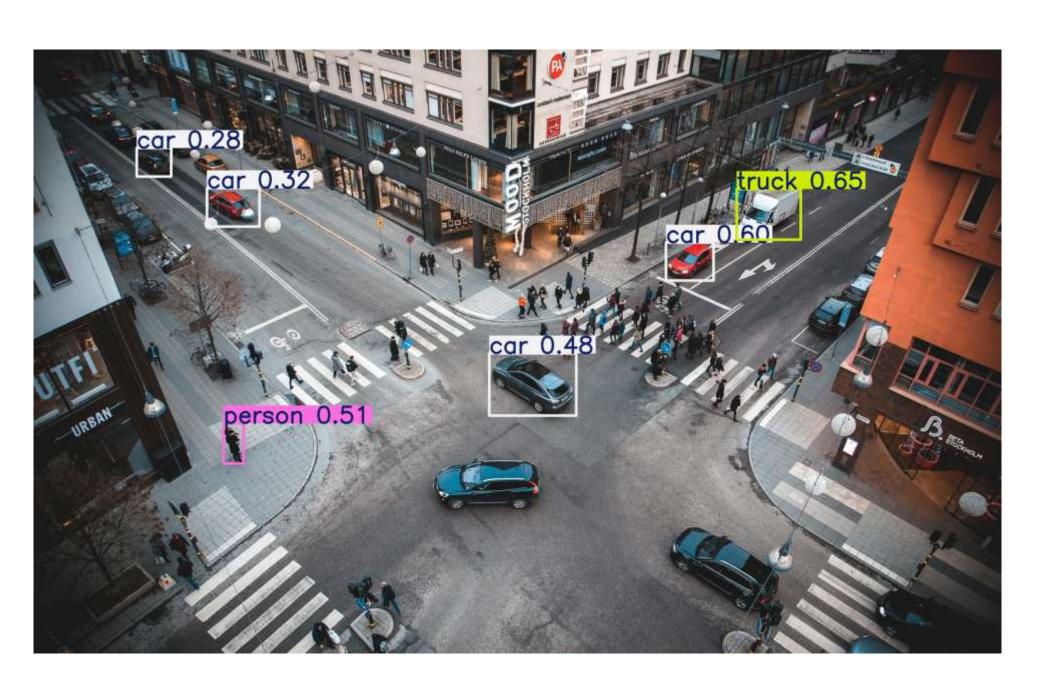
06

### 모델 데이터 학습 과정 - 버전2(데이터셋2, 300회) 결과



06

## 모델 데이터 학습 과정 - 버전2(데이터셋2, 300회) 결과





#### 모델 데이터 학습 과정 - 버전3(데이터셋3, 150회)

```
[] #모델 훈련
from ultralytics import YOLO

# 1. YOLO 모델 로드
model = YOLO("/content/yolo11n.pt")

# 2. 모델 훈련
model.train(
    data="/content/data.yaml",
    epochs=150,
    project="/content/drive/MyDrive/yolo_project",
    name="yolo_train"
)
```

Ultralytics 8.3.109 Python-3.11.12 torch-2.6.0+ccengine/trainer: task=detect, mode=train, model=/ccengine/trainer: task=detect, mode=trainer: task

Epoch 147/150	GPU_mem 4.41G Class all	box_loss 0.8012 Images 762	cls_loss 0.4744 Instances 10141	dfl_loss 0.9303 Box(P 0.565	Instances 194 R 0.602	Size 640: 100%  <b>                                  </b>
Epoch 148/150	GPU_mem 4.42G Class all	box_loss 0.802 Images 762	cls_loss 0.4725 Instances 10141	dfl_loss 0.9302 Box(P 0.565	Instances 267 R 0.6	Size 640: 100%  <b>                                  </b>
Epoch 149/150	GPU_mem 4.43G Class	box_loss O.7975 Images	cls_loss 0.4701 Instances	dfl_loss O.9308 Box(P	Instances 174 R	Size 640: 100%  <b>                                  </b>
Epoch 150/150	GPU_mem 4.44G Class	box_loss O.7953 Images	cls_loss 0.4692 Instances	dfl_loss O.929 Box(P	Instances 227 R	Size 640: 100%  <b>■■■■■■■■</b>   500/500 [02:23<00:00, 3.50it/s] mAP50 mAP50-95): 100%  <b>■■■■■■■■</b>   24/24 [00:06<00:00,

52 epochs completed in 2.223 hours.

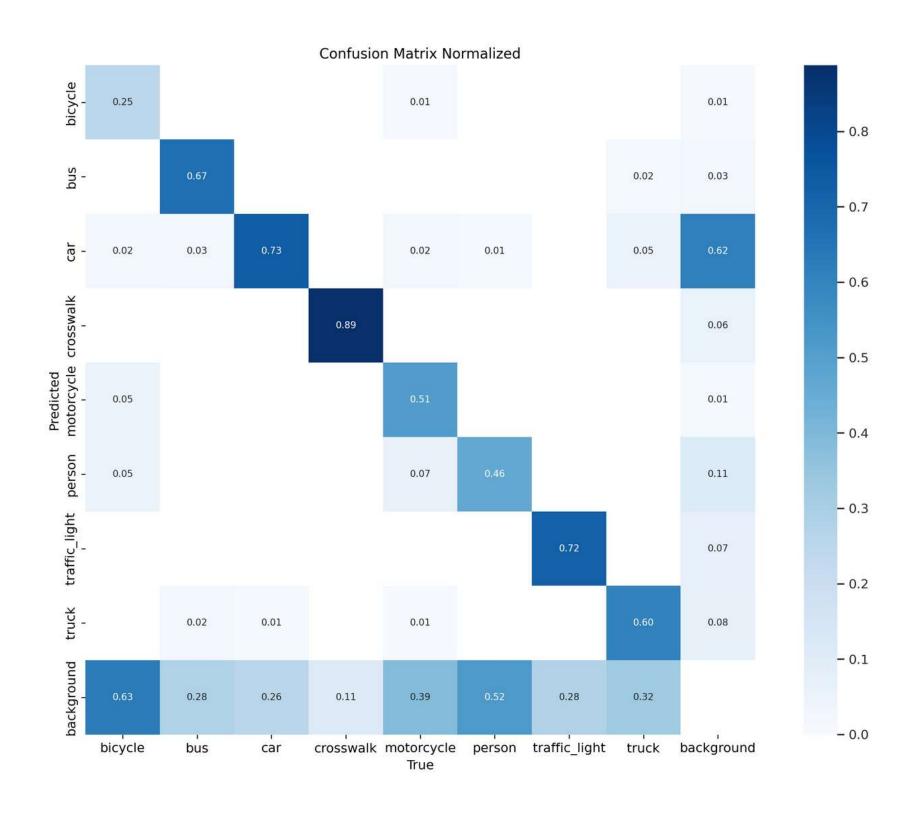
Optimizer stripped from /content/drive/MyDrive/yolo\_project/yolo\_train5/weights/last.pt, 5.5MB

ultralytics.utils.metrics.DetMetrics object with attributes:

```
ap_class_index: array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7])
box: ultralytics.utils.metrics.Metric object
confusion_matrix: <ultralytics.utils.metrics.ConfusionMatrix object at 0x7c56499e6f10>
curves: ['Precision-Recall(B)', 'F1-Confidence(B)', 'Precision-Confidence(B)', 'Recall-Confidence(B)']
curves_results: [[array([ 0, 0.001001, 0.002002, 0.003003, 0.004004, 0.005005, 0.006006, 0.007007]
```

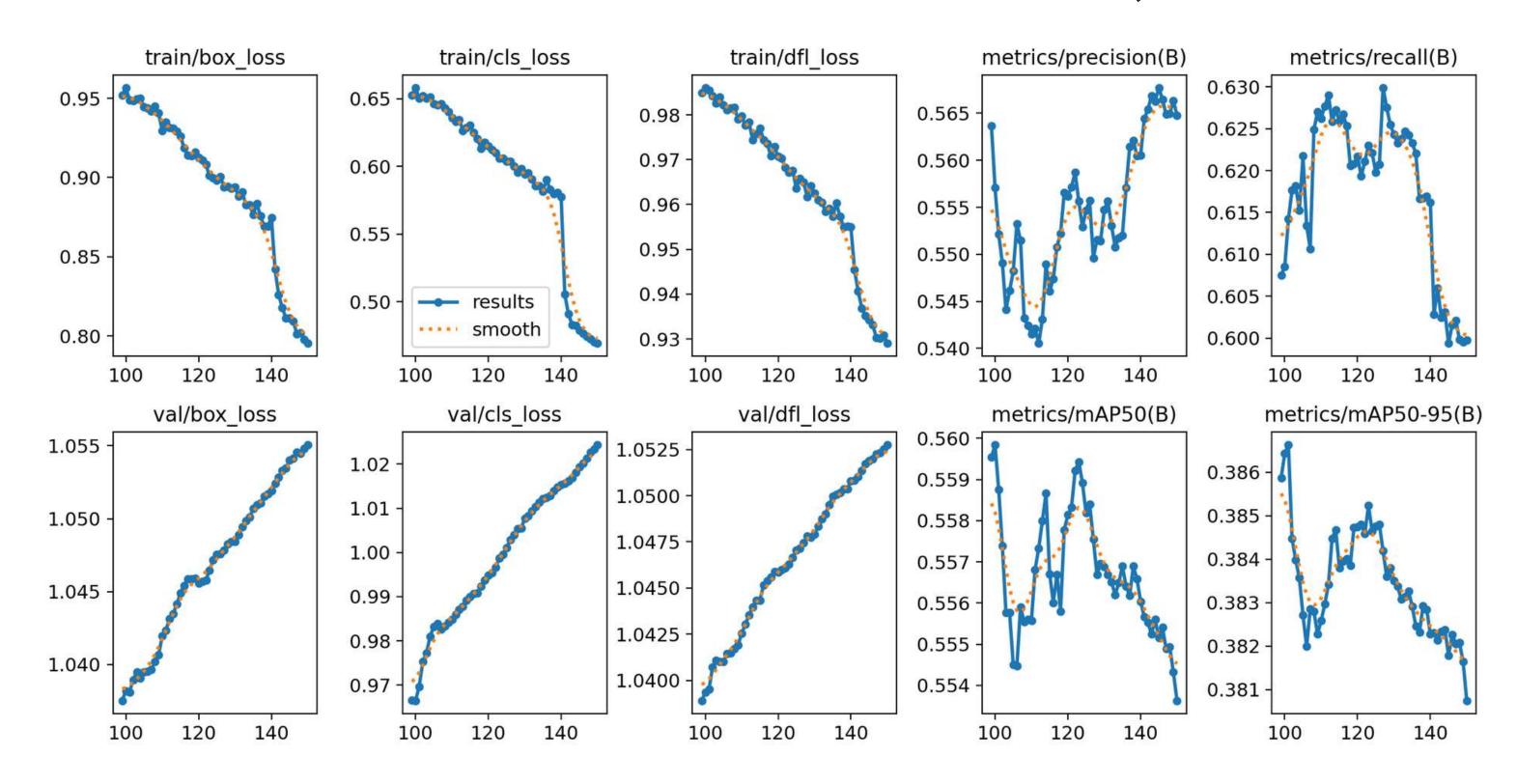
**06** 

### 모델 데이터 학습 과정 - 버전3(데이터셋3, 150회) 컴퓨전



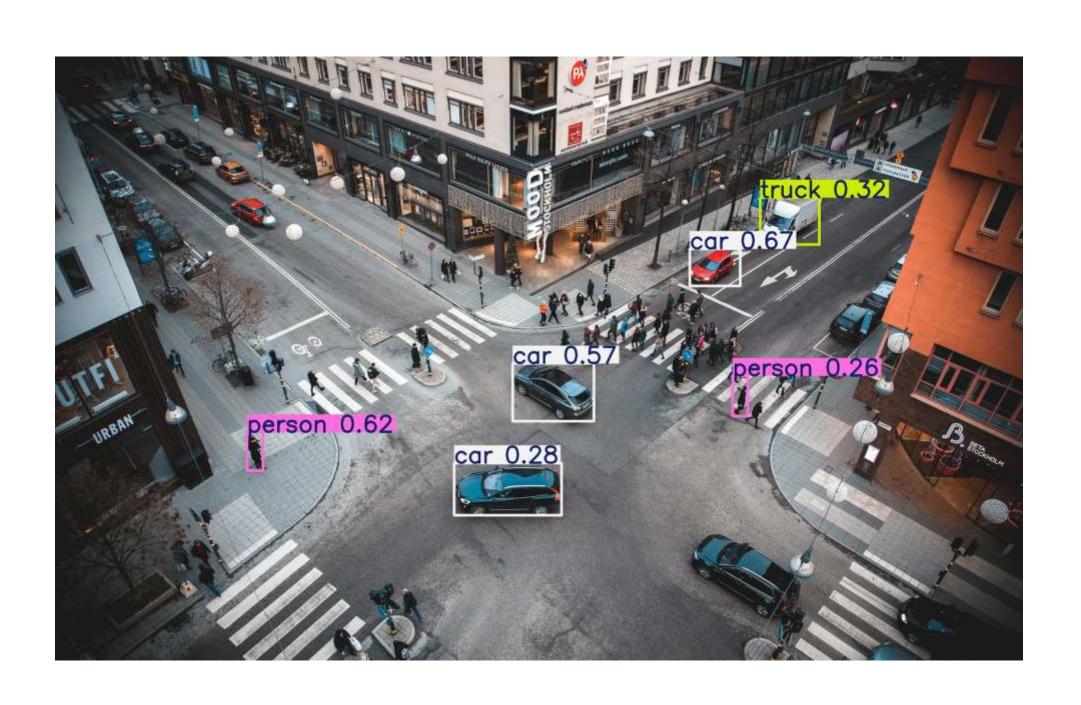
06

#### 모델 데이터 학습 과정 - 버전3(데이터셋3, 150회) 결과



**06** 

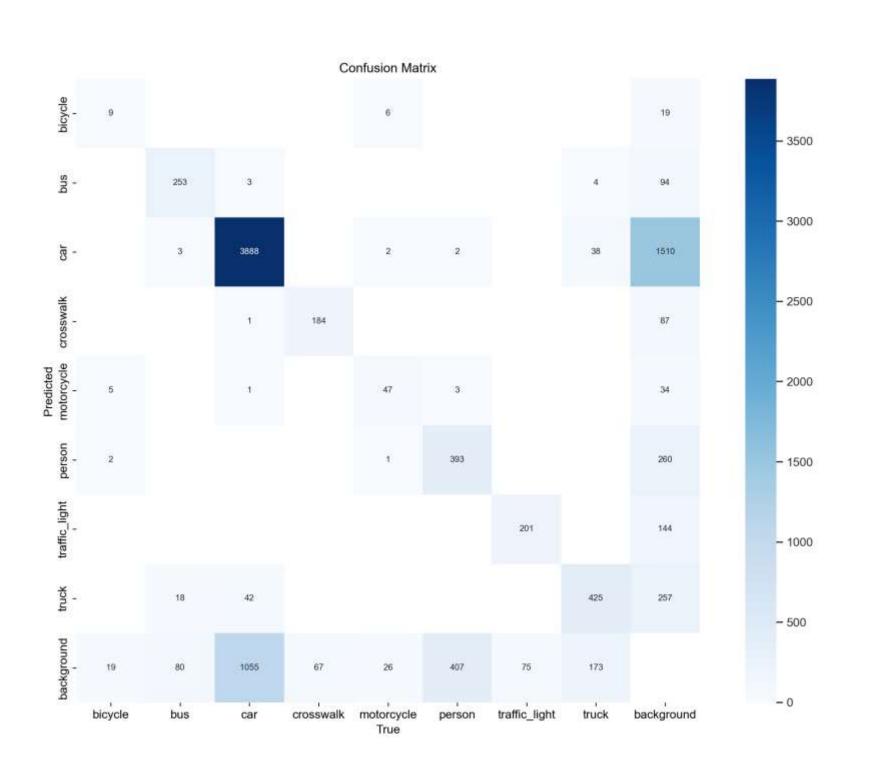
## 모델 데이터 학습 과정 - 버전3(데이터셋3, 150회) 결과

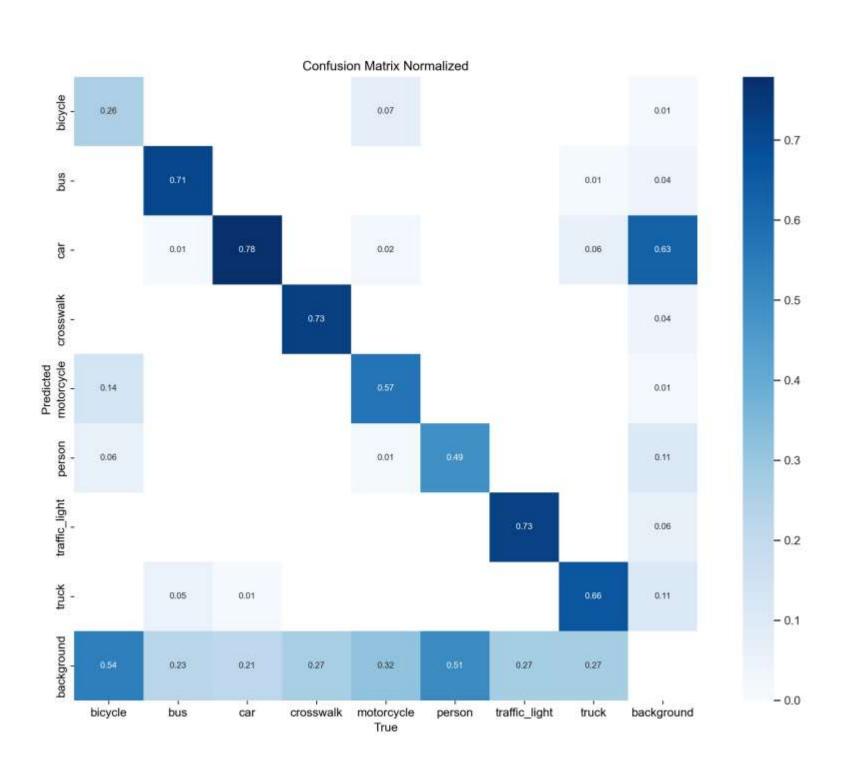




06

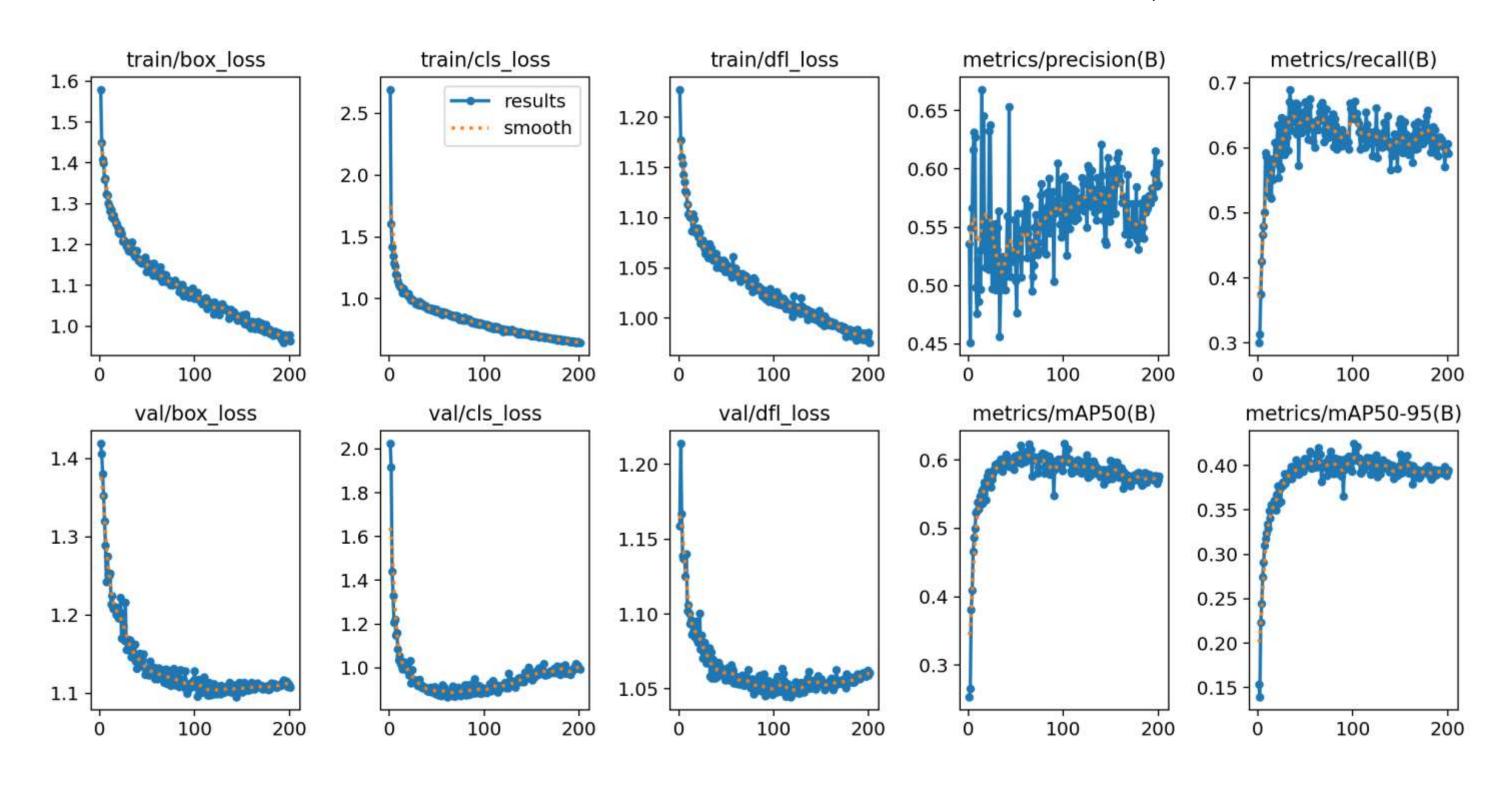
## 모델 데이터 학습 과정 - 버전4(데이터셋3, 22/300) 컴퓨전





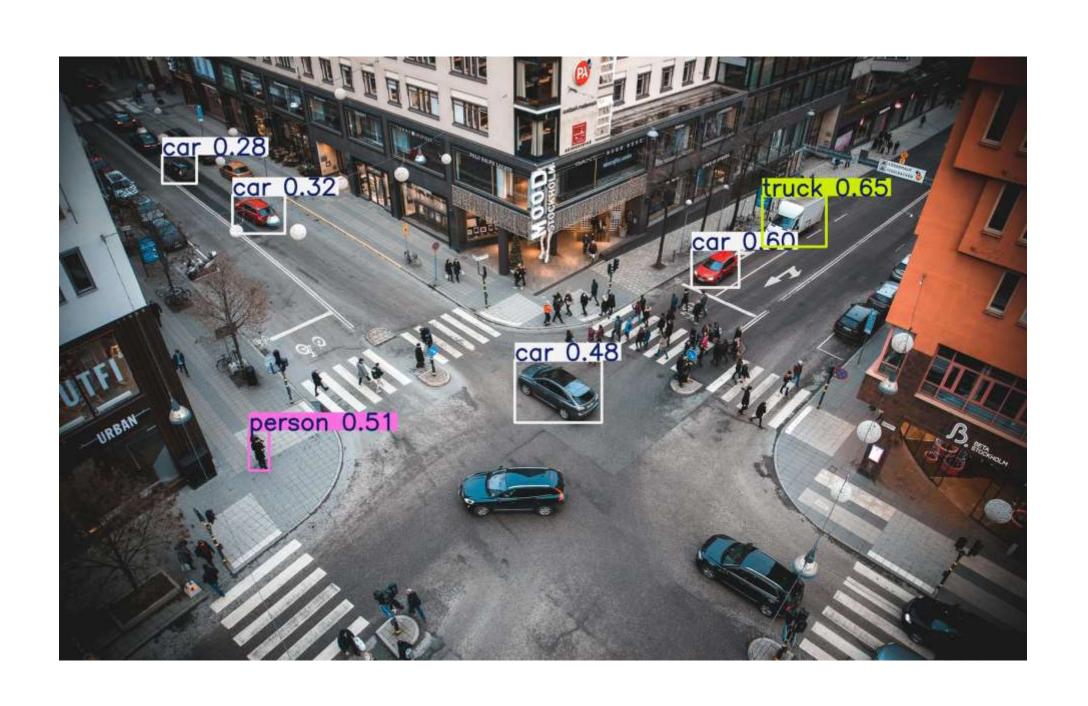
06

### 모델 데이터 학습 과정 - 버전4(데이터셋3, 22/300) 결과



06

## 모델 데이터 학습 과정 - 버전4(데이터셋3, 22/300) 결과





### 프로젝트 구현

#### 구현 코드

```
from ultralytics import YOLO
     import cv2
     import streamlit as st
     import pandas as pd
     import plotly.express as px
     import datetime
     import uuid
10 # 환경 변수 설정으로 dll 충돌 문제 해결
    os.environ["KMP_DUPLICATE_LIB_OK"] = "TRUE"
     model = YOLO("C:/Users/Administrator/Desktop/4way/4way-2/4way-main/te
16 # 클래스 그룹 정의
    vehicle_ids = {0, 1, 2, 4, 7}
20 # 혼잡도 상태 분류 함수
     def get_status(count):
        if count >= 15:
           return "매우 혼잡"
        elif count >= 10:
           return "혼잡"
        elif count >= 5:
           return "보통"
        else:
           return "원활"
    # Streamlit 레이아웃 설정
     st.set_page_config(layout="wide")
    st.title("日 4Way 교차로 분석 시스템 []")
그도 # 영상 및 결과 표시 영역
36 video_area = st.empty()
37 alert_area = st.empty()
38 info_area = st.empty()
    info1_col, info2_col, info3_col, info4_col = st.columns([1, 1, 1, 1])
    info1 = info1_col.empty()
    info2 = info2_col.empty()
    info3 = info3_col.empty()
43 info4 = info4_col.empty()
44 col1, col2 = st.columns([1, 1])
45 chart_person_area = col1.empty()
46 chart_vehicle_area = col2.empty()
```

```
48 # 비디오 경로 설정
    cap = cv2.VideoCapture("http://210.99.70.120:1935/live/cctv007.stream/playlist.m3u8")
51 # 시간 관리 변수 추가
    last_history_update = time.time()
    last_graph_update = time.time()
    last_alert_time = 0
    alert_timeout = 3
    update_interval = 5
     previous alerts = set()
    # 히스토리 저장용 리스트 추가
    history = []
     # 비디오 프레임 처리
     while cap.isOpened():
        suc, frame = cap.read()
            st.warning("프레임을 가져올 수 없습니다.")
        now = time.time()
        now_str = datetime.datetime.now().strftime("%H:%M:%S")
        frame = cv2.resize(frame, (640, 480))
        results = model.track(frame, persist=True, tracker="bytetrack.yaml")
        boxes = results[0].boxes
        cls list = boxes.cls
        ids list = boxes.id
        # 바운딩 박스 및 객체 추적 리스트
        tracked_objects = []
        for box in boxes:
            cls_id = int(box.cls[0])
            obj_id = -1
            if box.id is not None and len(box.id) > 0:
                obj_id = int(box.id[0])
            bbox = list(map(int, box.xyxy[0]))
            tracked_objects.append((obj_id, cls_id, bbox))
        # 경고 메시지 저장 리스트
        alerts = []
        # 위험 객체 ID 저장용 집합
        danger_ids = set()
        # 안전도 분석
        # 거리 계산 함수
        def get_center(box):
           x1, y1, x2, y2 = box
           return ((x1 + x2) // 2, (y1 + y2) // 2)
        def euclidean_distance(p1, p2):
           return ((p1[0] - p2[0])**2 + (p1[1] - p2[1])**2) ** 0.5
        vehicle_objects = [(obj_id, bbox) for obj_id, cls_id, bbox in tracked_objects if c
        # 차량 간 거리 측정
        for i in range(len(vehicle_objects)):
```

```
# 차량 간 거리 측정
for i in range(len(vehicle_objects)):
   for j in range(i + 1, len(vehicle_objects)):
       id1, box1 = vehicle_objects[i]
       id2, box2 = vehicle_objects[j]
       dist = euclidean_distance(get_center(box1), get_center(box2))
           msg = f"▲ [{now_str}] 차량 거리 위험({int(dist)}px): 차량 {id1} + 차량 {id2}"
           if msg not in previous_alerts:
              alerts.append(msg)
              previous_alerts.add(msg)
              danger_ids.update([id1, id2]) # 🙆 위험 차량 ID 저장
# 보행자 객체 필터링
person_objects = [(obj_id, bbox) for obj_id, cls_id, bbox in tracked_objects if cls_id == person_id]
# 보행자와 차량 간 거리 측정
for p_id, p_box in person_objects:
   for v_id, v_box in vehicle_objects:
       dist = euclidean_distance(get_center(p_box), get_center(v_box))
           msg = f"▲ [{now_str}] 보행자와 차량 거리 위험({int(dist)}px): 보행자 {p_id} → 차량 {v_id}"
           if msg not in previous_alerts:
              alerts.append(msg)
              previous_alerts.add(msg)
              danger_ids.update([p_id, v_id]) # ┛ 위험 차량 ID 저장
# 위험 객체의 바운딩 박스 색상 표시
for box in boxes:
   cls_id = int(box.cls[0])
   obj id = -1
    if box.id is not None and len(box.id) > 0:
       obj_id = int(box.id[0])
    cls_name = model.names[cls_id]
    conf = float(box.conf[0])
    x1, y1, x2, y2 = map(int, box.xyxy[0])
    label = f"ID:{obj_id} {cls_name}"
   # 박스 색상 체계:
    # - 위험: 빨간색
    # - 비위험 보행자: 노란색
    # - 비위험 차량: 조록색
    if obj id in danger ids:
                                  # 🔴 빨간색
       box\_color = (0, 0, 255)
       text_color = (0, 0, 255)
       # 🔏 비위험 보행자 → 노란색
       if cls id == person id:
           box_color = (0, 255, 255) # 💹 노란색
          text_color = (0, 255, 255)
       # 🚙 비위험 차량 🗕 초록색
       elif cls_id in vehicle_ids:
           box_color = (0, 255, 0) # / 조록색
           text_color = (0, 255, 0)
           # 기타 클래스 (예외 처리)
           box_color = (255, 0, 0)
           text_color = (255, 255, 255)
   cv2.rectangle(frame, (x1, y1), (x2, y2), box_color, 2)
   cv2.putText(frame, label, (x1, y1 - 10),
              cv2.FONT HERSHEY SIMPLEX, 0.6, text color, 2)
```

#### 프로젝트 구현

#### 구현 코드

```
cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX, 0.6, text_color, 2)
# 프레임 RGB 변환 후 표시
frame = cv2.cvtColor(frame, cv2.COLOR BGR2RGB)
video_area.image(frame, channels="RGB", width=640) #use_column_wi
# 인파 / 차량 각각 카운팅
person_count = sum(int(cls) == person_id for cls in cls_list)
vehicle_count = sum(int(cls) in vehicle_ids for cls in cls_list)
# 상태 평가
person_status = get_status(person_count)
vehicle_status = get_status(vehicle_count)
# 최신 알림 시간 갱신
if alerts:
   last alert time = now
# 경고 메시지 표시 또는 제거
if alerts:
   alert text = "### ▲ **실시간 안전 경고**\n"
   alert_text += "\n".join([f"- {msg}" for msg in alerts])
   alert_area.markdown(alert_text)
elif now - last_alert_time < alert_timeout:</pre>
   # 이전 알림 이후 경과 시간이 timeout 이내면 유지
   pass
else:
   alert_area.empty()
   previous_alerts.clear() # timeout 이후 이전 알림 기록도 초기회
# 정보 출력
info_area.markdown("### Q 실시간 교차로 혼잡도 정보")
info1.metric(" 보행자 수", person count)
info2.metric("☑ 보행자 혼잡도", person_status)
info3.metric(" 차량 수", vehicle_count)
```

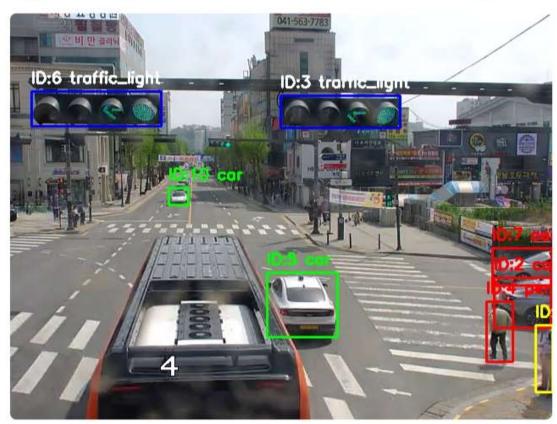
```
info4.metric("☑ 차량 혼잡도", vehicle_status)
# 5초마다 꺾은선 그래프 갱신
if now - last_history_update >= update_interval:
   # 타임스템프 생성
   timestamp = datetime.datetime.now()
   # 현재 시점 정보 저장
   history.append({
       "시간": timestamp,
       "구분": "사람",
       "수량": person_count,
       "상태": person_status
   history.append({
       "시간": timestamp,
       "구분": "차량",
       "수량": vehicle_count,
       "상태": vehicle status
   # 히스토리 개수 제한 / 사람/차량 각각 100개씩
   history = history[-200:]
   # 히스토리 데이터프레임 변환 및 시간순 정렬
   history_df = pd.DataFrame(history)
   history_df = history_df.sort_values(by=["시간", "구분"])
   # 추이 시각화 (꺾은선 그래프)
   if len(history df) >= 4:
      # 사람 / 차량 데이터 분리
      df_person = history_df[history_df["구분"] == "사람"].sort_values("시간").tail(10)
       df_vehicle = history_df[history_df["구분"] == "차량"].sort_values("시간").tail(10)
       # 상태별 색상 메핑
       color_map = {
          "원활": "green",
          "보통": "yellow",
          "혼잡": "orange",
          "매우 혼잡": "red"
       # 상태 연속 구간별로 자르기 위한 함수 (마커 추가용)
       def split_by_status(df):
          segments = []
          if df.empty:
             return segments
          current_status = df.iloc[0]["상태"]
          segment = [df.iloc[0]]
          for i in range(1, len(df)):
              row = df.iloc[i]
              if row["상태"] == current_status:
                 segment.append(row)
              else:
                 segments.append(pd.DataFrame(segment))
                 segment = [row]
                 current_status = row["상태"]
          segments.append(pd.DataFrame(segment))
          return segments
       # 보행자 상태별 꺾은선 생성
       fig_person = px.line(df_person, x="시간", y="수량", title="집 보행자 혼잡도 추이")
       fig_person.update_traces(mode='lines', line=dict(color="blue"))
       # 상태별로 마커 추가 (상태가 바뀐 지점마다 마커)
       added_status = set()
       for seg in solit by status(df person):
```

```
for seg in split_by_status(df_person):
                       status = seg.iloc[0]["상태"]
                       show_legend = status not in added_status
                       fig_person.add_scatter(
                           x=seg["시간"], y=seg["수량"],
                           mode="markers".
                           marker=dict(color=color_map.get(status, "gray"), size=8, symbol="circle"),
                           name=status if show_legend else None,
                           showlegend=show legend
                       added_status.add(status)
                   # x축을 5초 간격으로 설정
                   fig person.update layout(
                       xaxis=dict(
                           tickformat="%H:%M:%S",
                           tickangle=45,
                           tickmode="linear",
                           dtick=5 * 1000 # 5초 간격으로 설정 (밀리초 단위)
                   # 차량 상태별 꺾은선 생성
                   fig_vehicle = px.line(df_vehicle, x="시간", y="수량", title="♣ 차량 혼잡도 추이")
                   fig_vehicle.update_traces(mode='lines', line=dict(color="blue")) # 선은 하나의 색으로 고정
                   # 상태별로 마커 추가 (상태가 바뀐 지점마다 마커)
                   added_status = set()
                   for seg in split_by_status(df_vehicle):
                       status = seg.iloc[0]["상태"]
                       show_legend = status not in added_status
                       fig_vehicle.add scatter(
                           x=seg["시간"], y=seg["수량"],
                           mode="markers",
      # 상태별로 마커 추가 (상태가 바뀐 지점마다 마커)
      added_status = set()
      for seg in split by status(df_vehicle):
         status = seg.iloc[0]["상태"]
          show_legend = status not in added_status
          fig_vehicle.add_scatter(
             x=seg["시간"], y=seg["수량"],
             mode="markers",
             marker=dict(color=color_map.get(status, "gray"), size=8, symbol="circle"),
             name=status if show_legend else None,
             showlegend=show_legend
          added_status.add(status)
      # x축을 5조 간격으로 설정
      fig vehicle.update layout(
          xaxis=dict(
             tickformat "%H:%M:%S",
             tickangle=45,
             tickmode="linear",
             dtick=5 * 1000 # 5조 간격으로 설정 (밀리조 단위)
      chart_person_area.plotly_chart(fig_person, use_container_width=True, key=f"line_chart_person_{uuid.uuid4()}")
      chart_vehicle_area.plotly_chart(fig_vehicle, use_container_width=True, key=f"line_chart_vehicle_{uuid.uuid4()}")
   last_history_update = now
release()
destroyAllWindows()
```

### 프로젝트 구현

구현 화면





#### ⚠ 실시간 안전 경고

- 🙇 [14:35:55] 차량 거리 위험(42px): 차량 2 ↔ 차량 7
- ▲ [14:35:55] 보행자와 차량 거리 위험(43px): 보행자 4 ↔ 차량 2

#### Q 실시간 교차로 혼잡도 정보

🥻 보행자 수

☑ 보행자 혼잡도

원활

4

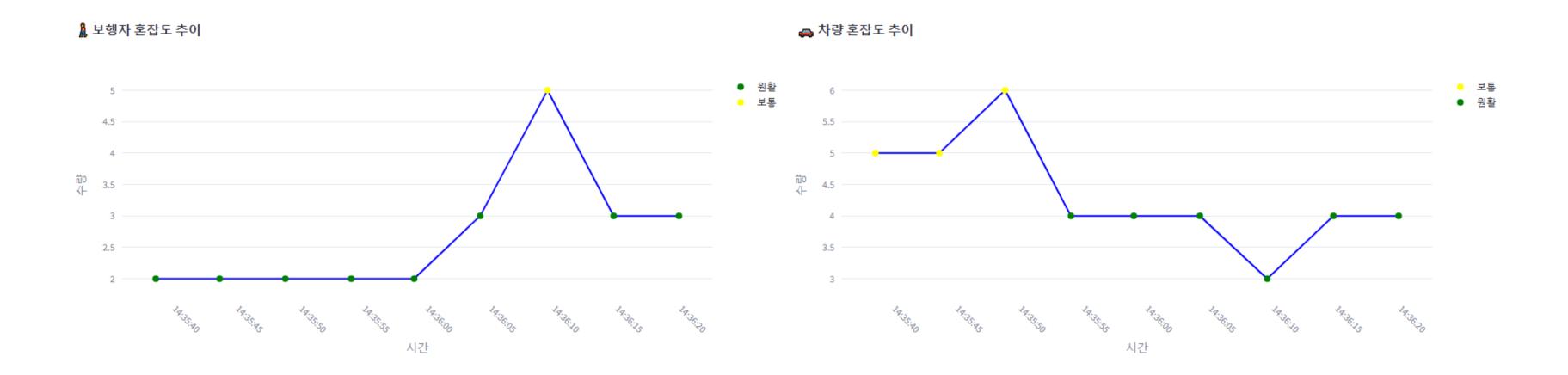
🚗 차량수

☑ 차량혼잡도원활

**07** 

## 프로젝트 구현

구현 화면



### 자체 평가 의견

1) 결과물에 대한 완성도 평가

팀원	기능	디자인
이보라	7점	8점
권 봄	8점	8점
임다연	8점	8점
강은비	7점	8점

### 자체 평가 의견

2) 프로젝트 자체 평가와 느낀 점

팀원	내용
이보라	객체 탐지에서 데이터와 라벨링의 중요성을 체감했고, 많은 시간을 투자했으며 비전 모델 개발 과정과 팀원 간 협업의 중요성도 함께 배울 수 있었음
권 봄	팀원 모두 라벨링에 참여하며 프로젝트 전반을 이해할 수 있어 좋았음. 시간이 많이 소요되어 일정이 촉박해져 다음엔 시간 배분에 신경 써야겠음을 느낌
임다연	계획했던 기능들을 구현하게 되어서 만족함, 모델 학습하는 과정에 있어서 예상보 다 많은 시간이 소요되어 최적화가 중요하다고 느꼈음
강은비	라벨링 정확도가 모델 성능에 중요함을 깨달음. 데이터 수집·라벨링에 시간 많이 들었고, 다음엔 시간 배분 더 효율적으로 할 필요 있음.

#### 추후 프로젝트 보완할 점

01 객체 탐지 정확도 향상 모델 재학습 데이터 정제 오탐 개선

02 다양한 환경 데이터 보강 야간 영상 수집 날씨 조건 보강 테스트 강화 비·안개 대응

03 추가 기능 확장 무단횡단 탐지 신호위반 감지 상황 인식 추가

# 09 QnA



# THANK YOU!