

지윤 작업용

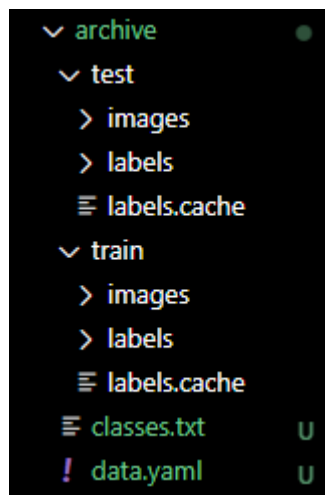
주요 기능 1

1. YOLOv5n 모델을 이용한 얼굴&손 탐지
2. OpenCV로 웹캠 화면 출력 및 바운딩 박스 표시
3. face 객체에만 가우시안 블러 효과 적용
4. hand 박스의 40% 이상이 face에 3초 이상 겹치는 경우 해당 face 객체만 블러 효과 해제

▼ 1차 시도

Dataset 준비 및 모델 학습

- <https://www.kaggle.com/datasets/nomihsa965/hand-detection-dataset-vocycolo-format/data> 사용 (2052장의 이미지)



- yml.data

```
train: C:/Users/Admin/Documents/GitHub/JustDance/archive/train/images
val: C:/Users/Admin/Documents/GitHub/JustDance/archive/test/images #
```

```
nc: 1 # 클래스 개수 (hand만 있기 때문에 1)
names: ['hand'] # 클래스 이름
```

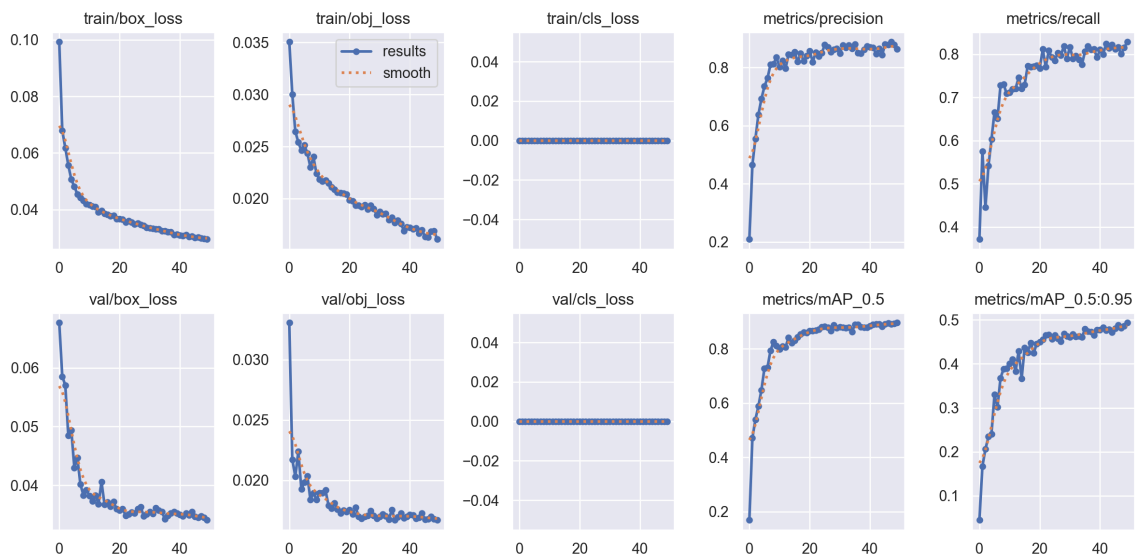
- git clone

```
git clone https://github.com/ultralytics/yolov5.git
cd yolov5
pip install -r requirements.txt
```

- 학습 실행 (앱서비스 활용을 고려해 가장 가벼운 모델인 yolov5n을 활용)

```
python train.py --img 640 --batch 16 --epochs 50 --data path/to/data.yaml
```

- Results



- 모델 활용

1. Hand 객체 감지 모델 검증 (**best.pt**)

▼ Code

```

import torch

# YOLOv5 모델 로드
model = torch.hub.load('ultralytics/yolov5', 'custom', path='C:/l

# 이미지 예측
results = model('C:/Users/Admin/Documents/GitHub/JustDance

# 결과 출력
results.print() # 텍스트 형식으로 결과 출력
results.show() # 결과 시각화

```

2. best.pt모델 + OpenCV Cascade모델로 얼굴 감지 & Blur처리

▼ Code

```

#####
#####얼굴 감지&블러 + 손 감지 모델#####
#####

import cv2
import torch
import numpy as np

# YOLOv5 모델 로드 (손바닥 감지용)
model = torch.hub.load('ultralytics/yolov5', 'custom', path='C:/l

# OpenCV Haar Cascade 얼굴 감지 모델 로드
face_cascade = cv2.CascadeClassifier('haarcascade_frontalfac

# 웹캠 실행
cap = cv2.VideoCapture(0) # 0번 카메라 (웹캠)

while cap.isOpened():
    ret, frame = cap.read()
    if not ret:
        break

```

```

# YOLOv5를 사용하여 손바닥 감지
results = model(frame)
hand_detections = results.xyxy[0].cpu().numpy() # 바운딩 박스

# OpenCV로 얼굴 감지
gray = cv2.cvtColor(frame, cv2.COLOR_BGR2GRAY) # 얼굴 감지
faces = face_cascade.detectMultiScale(gray, scaleFactor=1.1)

# 손바닥 감지 결과 표시
for x1, y1, x2, y2, conf, cls in hand_detections:
    x1, y1, x2, y2 = int(x1), int(y1), int(x2), int(y2)
    cv2.rectangle(frame, (x1, y1), (x2, y2), (0, 255, 0), 2) # 손바닥 감지
    cv2.putText(frame, f'Hand {conf:.2f}', (x1, y1 - 10), cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX, 0.5, (0, 255, 0))

# 얼굴 감지 결과에 블러 적용
for (x, y, w, h) in faces:
    cv2.rectangle(frame, (x, y), (x+w, y+h), (255, 0, 0), 2)
    face_region = frame[y:y+h, x:x+w]
    blurred_face = cv2.GaussianBlur(face_region, (99, 99), 30)
    frame[y:y+h, x:x+w] = blurred_face # 블러 처리된 얼굴로 교체

# 결과 출력
cv2.imshow('Hand Detection and Face Blur', frame)

# ESC 키로 종료
if cv2.waitKey(1) & 0xFF == 27:
    break

# 웹캠 종료
cap.release()
cv2.destroyAllWindows()

```

3. hand 객체의 바운딩박스과 blur처리 된 얼굴이 3초 이상 겹치면 blur 해제

- 고려 사항

1. 앱을 고려했을 때, 얼굴과 손 모두 감지할 수 있는 yolo모델을 학습시켜 사용하는 것이 적합

2. Cascade는 실시간 얼굴 인식의 정확도가 떨어짐

▼ 2차 시도

- Hand 학습시킨 kaggle 데이터를 사용
 - OpenCV로 이미지 얼굴 감지 후 yolo 학습용으로 라벨링 및 txt파일 저장
 - hand의 클래스 번호인 0과 중복되지 않게 face 클래스는 1로 지정

▼ Code

```
#####
#####이미지 opencv로 얼굴 감지 후 yolo용으로 라벨링#
#####

import os
import cv2

# Path to dataset
dataset_path = "archive"
subfolders = ["train", "test"]

# Function to detect faces and create YOLO label files
def detect_faces_and_label(subfolder):
    images_path = os.path.join(dataset_path, subfolder, "images")
    labels_path = os.path.join(dataset_path, subfolder, "labels2")
    os.makedirs(labels_path, exist_ok=True)

    for image_file in os.listdir(images_path):
        if image_file.endswith((".jpg", ".png", ".jpeg")):
            image_path = os.path.join(images_path, image_file)
            img = cv2.imread(image_path)
            height, width, _ = img.shape

            # Convert to grayscale and detect faces
            gray = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
            face_cascade = cv2.CascadeClassifier(cv2.data.haarcas
            faces = face_cascade.detectMultiScale(gray, scaleFactor
```

```

# Create label file
label_file = os.path.join(labels_path, os.path.splitext(image_file)[0] + ".txt")
with open(label_file, "w") as f:
    for (x, y, w, h) in faces:
        # YOLO format: class_id x_center y_center width height
        x_center = (x + w / 2) / width
        y_center = (y + h / 2) / height
        w_norm = w / width
        h_norm = h / height
        f.write(f"1 {x_center:.6f} {y_center:.6f} {w_norm:.6f} {h_norm:.6f}\n")

print(f"Processed {image_file}, found {len(faces)} face(s).")

# Process each subfolder
for subfolder in subfolders:
    detect_faces_and_label(subfolder)

print("Labeling completed.")

```

○ 라벨 병합 및 새로운 폴더에 저장

■ 기존의 hand(0)라벨값

```

archive > test > labels > ≡ VOC2007_8.txt
1 0 0.138 0.3813813813813814 0.082 0.15315315315315314
2 0 0.704 0.6216216216216216 0.062 0.09009009009009009
3 0 0.792 0.4594594594594595 0.104 0.1111111111111111
4 0 0.902 0.5915915915915916 0.118 0.11411411411411411

```

■ OpenCV로 추출한 face(1) 라벨값

```

archive > test > labels2 > ≡ VOC2007_8.txt
1 1 0.447000 0.286787 0.070000 0.105105
2 1 0.826000 0.717718 0.092000 0.138138

```

■ 동명의 txt파일 병합

```
archive > test > labels3 > ≡ VOC2007_8.txt
1 0 0.138 0.3813813813813814 0.082 0.15315315315315314
2 0 0.704 0.6216216216216216 0.062 0.09009009009009009
3 0 0.792 0.4594594594594595 0.104 0.11111111111111111
4 0 0.902 0.5915915915915916 0.118 0.11411411411411411
5 1 0.447000 0.286787 0.070000 0.105105
6 1 0.826000 0.717718 0.092000 0.138138
```

▼ Code

```
#####
#####라벨 병합 및 새로운 폴더에 저장#####
#####

import os

# Define folder paths
base_path = "archive/train" # Root directory for test
labels_path = os.path.join(base_path, "labels")
labels2_path = os.path.join(base_path, "labels2")
labels3_path = os.path.join(base_path, "labels3")

# Create labels3 folder if it doesn't exist
os.makedirs(labels3_path, exist_ok=True)

# Iterate through all files in labels folder
for file_name in os.listdir(labels_path):
    # Check if the file exists in labels2 folder
    file1_path = os.path.join(labels_path, file_name)
    file2_path = os.path.join(labels2_path, file_name)

    # Skip if it's not a .txt file
    if not file_name.endswith(".txt"):
        continue

    # Initialize content list
    merged_content = []

    # Read content from labels folder file
    if os.path.exists(file1_path):
```

```

with open(file1_path, "r") as file1:
    merged_content.extend(file1.readlines())

# Read content from labels2 folder file
if os.path.exists(file2_path):
    with open(file2_path, "r") as file2:
        merged_content.extend(file2.readlines())

# Write merged content to labels3 folder
output_file_path = os.path.join(labels3_path, file_name)
with open(output_file_path, "w") as output_file:
    output_file.writelines(merged_content)

print(f"Merged {file_name} into {output_file_path}")

print("All files have been merged into labels3 folder.")

```

- 모델 재 학습 (2052개)
 - data.yaml

```

train: C:/Users/Admin/Documents/GitHub/JustDance/archive_merged/t
val: C:/Users/Admin/Documents/GitHub/JustDance/archive_merged/te

nc: 2 # 클래스 개수
names: ['hand', 'face'] # 클래스 이름

```



```

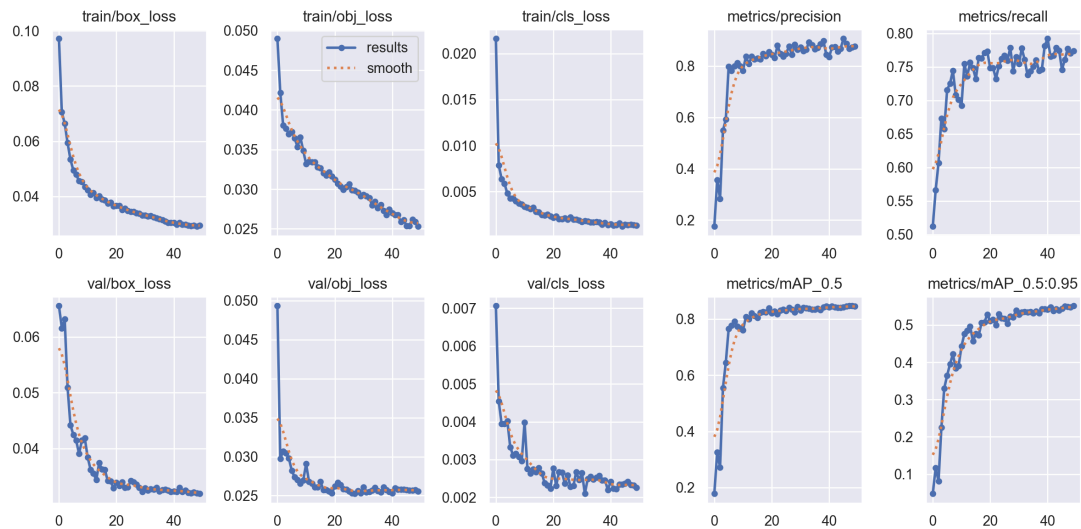
49/49 2.44G 0.02947 0.02522 0.001289 66 640: 97% | 94/97 [00:07<00:00, 12.0
:~Users\Admin\yolov5\train.py:412: FutureWarning: `torch.cuda.amp.autocast(args...)` is deprecated. Please use `torch.amp
p.autocast('cuda', args...)` instead.
with torch.cuda.amp.autocast(amp):
49/49 2.44G 0.02946 0.02522 0.001297 78 640: 97% | 94/97 [00:07<00:00, 12.0
:~Users\Admin\yolov5\train.py:412: FutureWarning: `torch.cuda.amp.autocast(args...)` is deprecated. Please use `torch.amp
p.autocast('cuda', args...)` instead.
with torch.cuda.amp.autocast(amp):
49/49 2.44G 0.02947 0.02524 0.001296 82 640: 99% | 96/97 [00:07<00:00, 12.0
:~Users\Admin\yolov5\train.py:412: FutureWarning: `torch.cuda.amp.autocast(args...)` is deprecated. Please use `torch.amp
p.autocast('cuda', args...)` instead.
with torch.cuda.amp.autocast(amp):
49/49 2.44G 0.02945 0.0253 0.001299 95 640: 100% | 97/97 [00:07<00:00, 12.0
Class Images Instances P R mAP50 mAP50-95: 100% | 16/16 [00:02
all 510 1520 0.877 0.774 0.845 0.551

50 epochs completed in 0.146 hours.
Optimizer stripped from runs\train\exp4\weights\last.pt, 3.8MB
Optimizer stripped from runs\train\exp4\weights\best.pt, 3.8MB

Validating runs\train\exp4\weights\best.pt...
Fusing layers...
Model summary: 157 layers, 1761871 parameters, 0 gradients, 4.1 GFLOPs
Class Images Instances P R mAP50 mAP50-95: 100% | 16/16 [00:03
all 510 1520 0.877 0.775 0.845 0.551
hand 510 1003 0.88 0.804 0.885 0.48
face 510 517 0.873 0.745 0.805 0.621

Results saved to runs\train\exp4

```



• 모델 활용

1. 모델 퍼포먼스 확인

▼ Code

```

import torch
import cv2
import time

# YOLOv5 모델 로드
model = torch.hub.load('ultralytics/yolov5', 'custom', path='han

# 웹캠 열기

```

```

cap = cv2.VideoCapture(0) # 0: 기본 웹캠
if not cap.isOpened():
    print("Error: 웹캠을 열 수 없습니다.")
    exit()

# FPS 계산용 변수 초기화
prev_time = 0

while True:
    ret, frame = cap.read()
    if not ret:
        print("Error: 프레임을 읽을 수 없습니다.")
        break

    # YOLOv5 모델로 프레임 예측
    results = model(frame)

    # 탐지 결과 정보 가져오기
    detections = results.xyxy[0] # 탐지 결과 (x1, y1, x2, y2, confid
    for *box, conf, cls in detections:
        # 클래스 이름 가져오기
        cls_name = 'Hand' if int(cls) == 0 else 'Face'
        x1, y1, x2, y2 = map(int, box) # 좌표값 정수형으로 변환

        # 탐지 결과 박스와 텍스트 표시
        color = (0, 255, 0) if int(cls) == 0 else (255, 0, 0) # Hand: (
        label = f'{cls_name} {conf:.2f}'
        cv2.rectangle(frame, (x1, y1), (x2, y2), color, 2) # 사각형 그
        cv2.putText(frame, label, (x1, y1 - 10), cv2.FONT_HERSHEY

    # FPS 계산 및 표시
    curr_time = time.time()
    fps = 1 / (curr_time - prev_time)
    prev_time = curr_time
    cv2.putText(frame, f'FPS: {fps:.2f}', (10, 30), cv2.FONT_HERSHEY

    # 화면에 표시
    cv2.imshow('YOLOv5 Webcam Detection', frame)

```

```

# ESC 키를 누르면 종료
if cv2.waitKey(1) & 0xFF == 27:
    break

# 웹캠 및 OpenCV 창 닫기
cap.release()
cv2.destroyAllWindows()

```

2. Face 객체에만 Blur처리

▼ Code

```

#####
#####face 객체에만 블러 처리하기#####
#####

import torch
import cv2
import time

# YOLOv5 모델 로드
model = torch.hub.load('ultralytics/yolov5', 'custom', path='han

# 웹캠 열기
cap = cv2.VideoCapture(0) # 0: 기본 웹캠
if not cap.isOpened():
    print("Error: 웹캠을 열 수 없습니다.")
    exit()

# FPS 계산용 변수 초기화
prev_time = 0

while True:
    ret, frame = cap.read()
    if not ret:
        print("Error: 프레임을 읽을 수 없습니다.")
        break

```

```

# YOLOv5 모델로 프레임 예측
results = model(frame)

# 탐지 결과 정보 가져오기
detections = results.xyxy[0] # 탐지 결과 (x1, y1, x2, y2, confid
for *box, conf, cls in detections:
    x1, y1, x2, y2 = map(int, box) # 좌표값 정수형으로 변환
    cls_name = 'Hand' if int(cls) == 0 else 'Face'

    # Face 객체만 블러 처리
    if int(cls) == 1: # Face (클래스 ID 1)
        face_roi = frame[y1:y2, x1:x2] # 얼굴 영역
        blurred_face = cv2.GaussianBlur(face_roi, (51, 51), 30) #
        frame[y1:y2, x1:x2] = blurred_face # 블러 처리된 얼굴 다시
    else:
        # Hand 객체는 시각화만 처리
        color = (0, 255, 0) # Hand: green
        label = f'{cls_name} {conf:.2f}'
        cv2.rectangle(frame, (x1, y1), (x2, y2), color, 2) # 사각형
        cv2.putText(frame, label, (x1, y1 - 10), cv2.FONT_HERSHEY

# FPS 계산 및 표시
curr_time = time.time()
fps = 1 / (curr_time - prev_time)
prev_time = curr_time
cv2.putText(frame, f'FPS: {fps:.2f}', (10, 30), cv2.FONT_HERSHEY

# 화면에 표시
cv2.imshow('YOLOv5 Webcam Detection with Face Blur', frame)

# ESC 키를 누르면 종료
if cv2.waitKey(1) & 0xFF == 27:
    break

# 웹캠 및 OpenCV 창 닫기
cap.release()
cv2.destroyAllWindows()

```

3. Face 바운딩박스 위에 hand 박스의 40%가 3초 이상 Overlap되면 Blur 해제

▼ Code

```
#####  
#####3초 후 블러 해제#####  
#####  
  
import torch  
import cv2  
import time  
  
# YOLOv5 모델 로드 (얼굴과 손 인식)  
model = torch.hub.load('ultralytics/yolov5', 'custom', path='han  
  
# 웹캠 열기  
cap = cv2.VideoCapture(0) # 0: 기본 웹캠  
  
# FPS 계산용 변수 초기화  
prev_time = 0  
  
# 얼굴 바운딩박스과 손 바운딩박스가 겹친 시간을 추적하기 위한 딕셔너리  
face_status = {}  
  
# 얼굴과 손이 겹치는 비율 계산 함수  
def calculate_intersection_area(box1, box2):  
    x1, y1, x2, y2 = box1  
    x1_2, y1_2, x2_2, y2_2 = box2  
  
    # 겹치는 영역의 좌상단과 우하단 좌표 계산  
    x_overlap = max(0, min(x2, x2_2) - max(x1, x1_2))  
    y_overlap = max(0, min(y2, y2_2) - max(y1, y1_2))  
  
    # 겹치는 영역의 면적 계산  
    overlap_area = x_overlap * y_overlap  
    return overlap_area  
  
while True:  
    ret, frame = cap.read()
```

```

if not ret:
    print("Error: 프레임을 읽을 수 없습니다.")
    break

# YOLOv5 모델로 프레임 예측
results = model(frame)

# 탐지 결과 정보 가져오기
detections = results.xyxy[0].cpu().numpy() # 탐지 결과 (x1, y1, x2, y2, cls, conf)

# 현재 프레임의 얼굴 ID를 저장
current_faces = []

# 탐지된 객체 처리
for *box, conf, cls in detections:
    x1, y1, x2, y2 = map(int, box) # 좌표값 정수형으로 변환

    if int(cls) == 1: # Face (클래스 ID 1)
        # 얼굴 객체만 불러 처리
        face_id = f"face_{x1}_{y1}" # 얼굴 ID 생성
        current_faces.append(face_id)
        face_box = (x1, y1, x2, y2)

        # 얼굴 상태 추적
        if face_id not in face_status:
            face_status[face_id] = {"start_time": None, "blurred": False}

# 손 객체와 얼굴 바운딩박스 겹침 확인
for x1_hand, y1_hand, x2_hand, y2_hand, conf_hand, cls_hand in detections:
    if int(cls_hand) == 0: # 손 (클래스 ID 0)
        hand_box = (int(x1_hand), int(y1_hand), int(x2_hand), int(y2_hand))
        overlap_area = calculate_intersection_area(face_box, hand_box)

        # 손 바운딩박스의 30% 이상이 얼굴 바운딩박스에 겹칠 경우
        face_area = (x2 - x1) * (y2 - y1)
        hand_area = (x2_hand - x1_hand) * (y2_hand - y1_hand)
        overlap_ratio = overlap_area / hand_area

```

```

        if overlap_ratio >= 0.3: # 겹침 비율 30% 이상
            if face_status[face_id]["start_time"] is None:
                face_status[face_id]["start_time"] = time.time()

            elapsed_time = time.time() - face_status[face_id]
            if elapsed_time >= 3: # 3초 이상 겹쳤을 경우 블러 해제
                face_status[face_id]["blurred"] = False
                face_status[face_id]["blur_removed"] = True #

# 블러 처리 또는 해제
if face_status[face_id]["blurred"] and not face_status[face_id]["blur_removed"]:
    # 얼굴에 블러 처리
    face_roi = frame[y1:y2, x1:x2] # 얼굴 영역
    blurred_face = cv2.GaussianBlur(face_roi, (51, 51), 30)
    frame[y1:y2, x1:x2] = blurred_face # 블러 처리된 얼굴 도출
else:
    # 블러 해제된 얼굴은 다시 블러 처리하지 않음
    cv2.rectangle(frame, (x1, y1), (x2, y2), (255, 0, 0), 2) #

elif int(cls) == 0: # Hand (클래스 ID 0)
    # 손 객체 시각화: 경계 상자와 확신도 표시
    color = (0, 255, 0) # 손 객체는 초록색
    label = f'Hand {conf:.2f}' # 손 객체 라벨
    cv2.rectangle(frame, (x1, y1), (x2, y2), color, 2) # 경계 상자
    cv2.putText(frame, label, (x1, y1 - 10), cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX, 0.8, color)

# FPS 계산 및 표시
curr_time = time.time()
fps = 1 / (curr_time - prev_time)
prev_time = curr_time
cv2.putText(frame, f'FPS: {fps:.2f}', (10, 30), cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX, 0.8, (0, 255, 0))

# 화면에 표시
cv2.imshow('YOLOv5 Webcam Detection with Face Blur and Hand Detection', frame)

# ESC 키를 누르면 종료
if cv2.waitKey(1) & 0xFF == 27:
    break

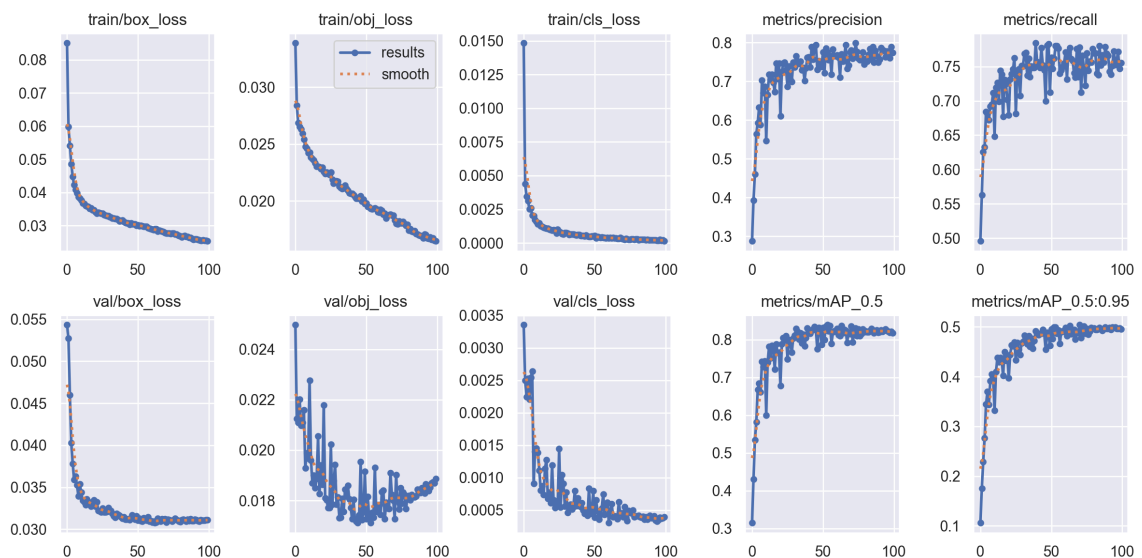
```

```
# 웹캠 및 OpenCV 창 닫기
cap.release()
cv2.destroyAllWindows()
```

- Issues
 - 블러 해제 후 유지 X
 - Maybe: 객체에 임의로 고유 번호를 부여해서 다시 작업한다면 가능할지도?

▼ 추가 시도

- OpenCV로 detect한 얼굴 데이터로 학습한 결과 다소 불안정
- coco dataset의 person(0) 데이터를 mediapipe로 얼굴 라벨링 한 후 hand data와 함께 모델 학습



- 2차 시도와 동일 과정 진행

주요 기능 2

1. YOLOv5n 모델을 이용한 얼굴&손 탐지
2. OpenCV로 웹캠 화면 출력 및 바운딩 박스 표시
3. hand 박스의 40% 이상이 face에 2초 이상 겹치는 경우 3초 카운트다운 후 스크린샷
4. 지정 파일에 자동 저장

기능 1 에서 학습시킨 모델(hand_face_best.pt) 사용

```
#####
#####손 감지(2초) 후 이미지 저장 (countdown)#####
#####

import torch
import cv2
import time

# YOLOv5 모델 로드
model = torch.hub.load('ultralytics/yolov5', 'custom', path='hand_face_best.pt')

# 웹캠 열기
cap = cv2.VideoCapture(0) # 0: 기본 웹캠
if not cap.isOpened():
    print("Error: 웹캠을 열 수 없습니다.")
    exit()

# 이미지 저장 폴더 설정 (폴더가 없으면 생성)
output_dir = "captured_images"
```

```

# 캡처된 이미지 저장을 위한 변수 설정
capture_triggered = False
capture_time = 0
capture_index = 1 # 저장할 이미지 번호 초기화
hand_detection_time = 0 # 손이 감지된 시간 추적용 변수

while True:
    ret, frame = cap.read()
    if not ret:
        print("Error: 프레임을 읽을 수 없습니다.")
        break

    # YOLOv5 모델로 프레임 예측
    results = model(frame)

    # 탐지 결과에서 손 객체 감지 확인
    detected_objects = results.pandas().xywh[0] # 'xywh' 컬럼을 가진 데이터프레임
    hand_detected = False
    for _, obj in detected_objects.iterrows():
        if obj['name'] == 'hand': # 객체 이름이 'hand'인 경우
            hand_detected = True
            break

    # 손 객체가 2초 이상 감지되면 카운트다운 시작
    if hand_detected:
        if hand_detection_time == 0:
            hand_detection_time = time.time() # 손이 처음 감지된 시간 기록
        elif time.time() - hand_detection_time >= 2: # 손이 2초 이상 감지된 경우
            if not capture_triggered:
                capture_triggered = True
                capture_time = time.time()
                print("손 객체가 2초 이상 감지됨. 3초 카운트다운 시작!")

    else:
        hand_detection_time = 0 # 손이 감지되지 않으면 시간 초기화

    if capture_triggered:

```

```

# 3초 카운트다운
countdown_time = 3 - int(time.time() - capture_time)
if countdown_time > 0:
    cv2.putText(frame, f"Capture after {countdown_time}sec", (50, 50), cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX, 1, (0, 0, 0))
else:
    # 순차적인 파일 이름으로 저장
    capture_filename = f"captured_images/captured_image_{capture_index}.jpg"
    cv2.imwrite(capture_filename, frame)
    print(f"이미지 저장됨: {capture_filename}")

    # 파일 번호 증가
    capture_index += 1
    capture_triggered = False # 카운트다운이 끝났으므로 리셋

# 탐지된 결과를 이미지에 시각화
annotated_frame = results.render()[0] # YOLOv5의 렌더링된 결과 가져오기

# 화면에 표시
cv2.imshow('YOLOv5 Webcam Detection', annotated_frame)

# ESC 키를 누르면 종료
if cv2.waitKey(1) & 0xFF == 27:
    break

# 웹캠 및 OpenCV 창 닫기
cap.release()
cv2.destroyAllWindows()

```

```

Anaconda Prompt - conda deactivate
99/99 3.04G 0.02528 0.01649 0.0001429 56 640: 99% | 288/291 [00:24<00:00, 10
: #Users\Admin\yolo\5\train.py:412: FutureWarning: `torch.cuda.amp.autocast(args...)` is deprecated. Please use `torch.am
p.autocast('cuda', args...)` instead.
  with torch.cuda.amp.autocast(amp):
99/99 3.04G 0.0253 0.01649 0.0001426 39 640: 99% | 288/291 [00:24<00:00, 10
: #Users\Admin\yolo\5\train.py:412: FutureWarning: `torch.cuda.amp.autocast(args...)` is deprecated. Please use `torch.am
p.autocast('cuda', args...)` instead.
  with torch.cuda.amp.autocast(amp):
99/99 3.04G 0.0253 0.01649 0.0001423 62 640: 100% | 290/291 [00:24<00:00, 10
: #Users\Admin\yolo\5\train.py:412: FutureWarning: `torch.cuda.amp.autocast(args...)` is deprecated. Please use `torch.am
p.autocast('cuda', args...)` instead.
  with torch.cuda.amp.autocast(amp):
99/99 3.04G 0.02531 0.01647 0.0001419 9 640: 100% | 291/291 [00:24<00:00, 1
Class Images Instances P R mAP50 mAP50-95: 100% | 41/41 [00:06
all 1284 2476 0.775 0.755 0.817 0.496

100 epochs completed in 0.869 hours.
Optimizer stripped from runs\train\exp8\weights\last.pt, 3.8MB
Optimizer stripped from runs\train\exp8\weights\best.pt, 3.8MB

Validating runs\train\exp8\weights\best.pt...
Fusing layers...
Model summary: 157 layers, 1761871 parameters, 0 gradients, 4.1 GFLOPs
Class Images Instances P R mAP50 mAP50-95: 100% | 41/41 [00:08
all 1284 2476 0.781 0.777 0.835 0.504
hand 1284 1008 0.78 0.745 0.805 0.422
face 1284 1473 0.781 0.809 0.866 0.586

Results saved to runs\train\exp8

```