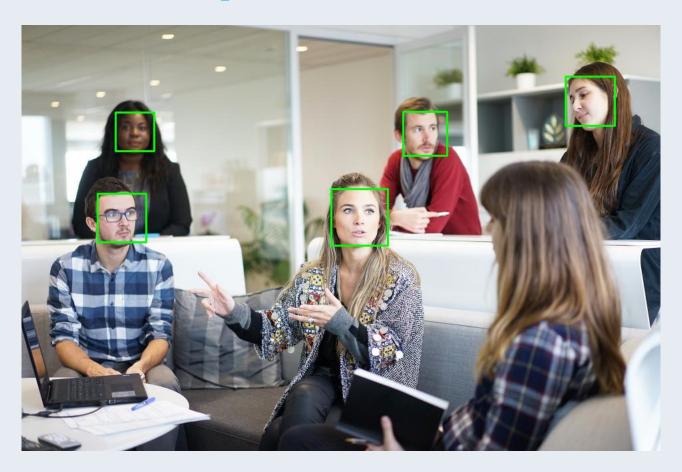
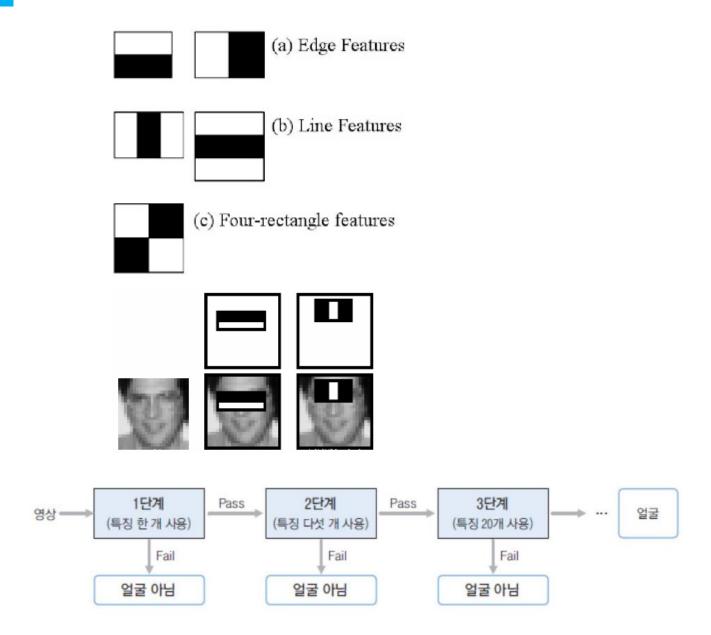
얼굴 탐지 (Face Detection)



CASCADE CLASSIFIER

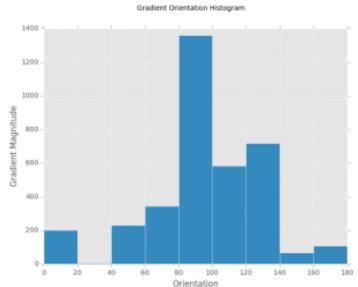


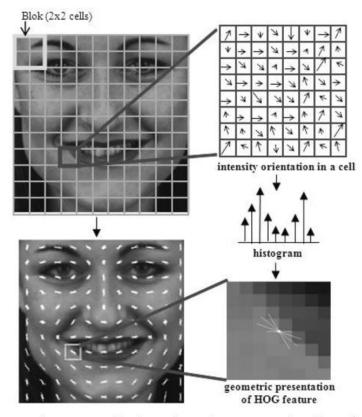


HOG - Histograms of Oriented Gradients

HOG는 픽셀값의 변화로 파악할 수 있는 영상 밝기 변화의 방향을 그래디언트(gradient)로 표현하고, 이로부터 객체의 형태를 찾아낼 수 있습니다. 얼굴 탐색, 보행자 검출 등에 활용할 수 있습니다.

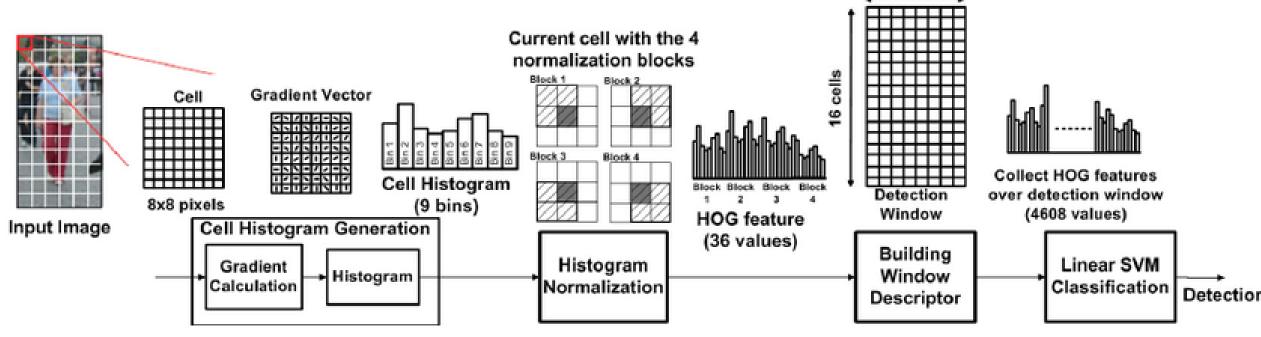






3. Histogram of oriented gradient extraction from face.

HOG - Histograms of Oriented Gradients



8 cells

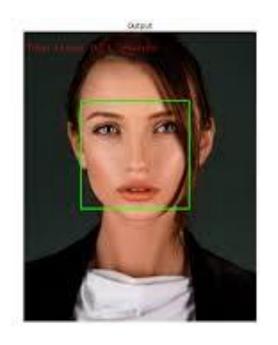
- 1. input image에서 cell을 나누고, cell에서 각 pixel마다 gradient의 크기 값과 방향을 구한다.
- 2. 구한 gradient 방향을 bin으로 크기 값의 histogram을 만들고
- 3. cell을 4개를 묶어서 block을 만들어 bin 갯수의 * 4가 되는데, 이것을 vector라고 했을 때, 이 vector의 절대 값을 나누어준다. (L1, L2 norm)으로 즉 정규화시켜준다.
- 4. 각 block은 36개 feature를 갖게 되고, image 전체에서의 block 갯수 * 36이 되면 이 image를 나타내는 feature vector가 된다.
- 5. 이미지(feature vector)과 label로 이루어진 쌍(example)은 선형 SVM 분류기를 통해 학습된다.
- 6. test 이미지를 주면, feature vector를 가지고 detection window에서 내가 찾고자 하는 label이 있는지를 확인하고, 그 window의 위치를 알려주는 것이다.

Dlib



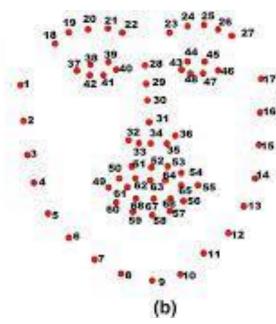
Dlib 라이브러리에서는 얼굴 탐색을 위해 HOG특성을 활용하거나 또는 학습된 CNN모델을 사용할 수 있습니다. 기본적으로 HOG 특성을 활용하므로 dlib.get_frontal_face_detector()를 사용하여 얼굴 검출 합니다. CNN 학습 결과를 사용하려면 dlib.cnn_face_detection_model_v1 과 같은 클래스를 사용합니다.







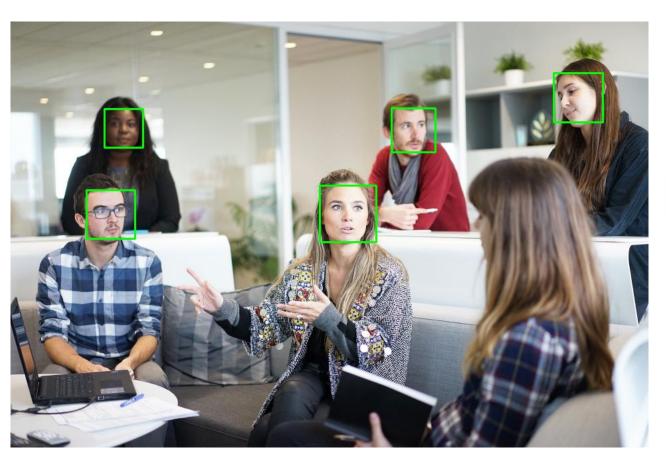
(a)

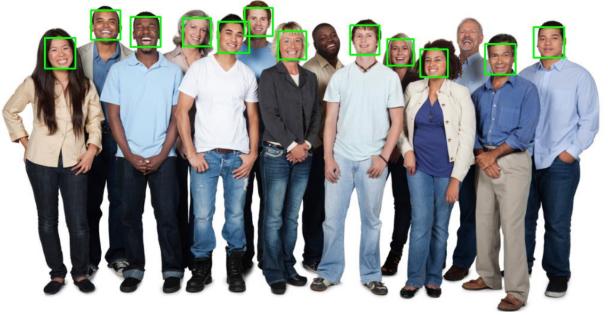


얼굴 탐지(Face Detection)



face_detection.ipynb



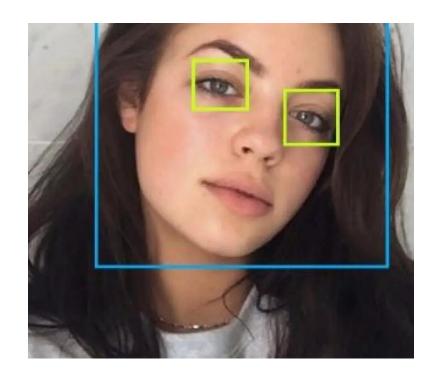


웹캠에서 얼굴 탐지



face_detector.py

```
import cv2
    face detector = cv2.CascadeClassifier("haarcascade frontalface default.xml")
    eye detector = cv2.CascadeClassifier("haarcascade eye.xml")
    cap = cv2.VideoCapture(0)
    while True:
        # capture video frame
        ret, frame = cap.read()
        gray image = cv2.cvtColor(frame, cv2.COLOR BGR2GRAY)
11
        detections = face detector.detectMultiScale(
            gray_image, minSize=(100, 100), minNeighbors=5
        # draw a rectangle around the faces
        for x, y, w, h in detections:
            cv2.rectangle(frame, (x, y), (x + w, y + h), (255, 255, 0), 2)
            rec_gray = gray_image[y : y + h, x : x + w]
            rec color = frame[y : y + h, x : x + w]
            eyes = eye_detector.detectMultiScale(rec_gray)
            for x1, y1, w1, h1 in eyes:
                cv2.rectangle(rec_color, (x1, y1), (x1 + w1, y1 + h1), (0, 127, 255), 2)
        # display the resulting frame
        cv2.imshow("Face Recognition", frame)
        if cv2.waitKey(1) & 0xFF == ord("q"):
            break
    # release the video capture
    cap.release()
    cv2.destroyAllWindows()
```



Face Detection Benchmark

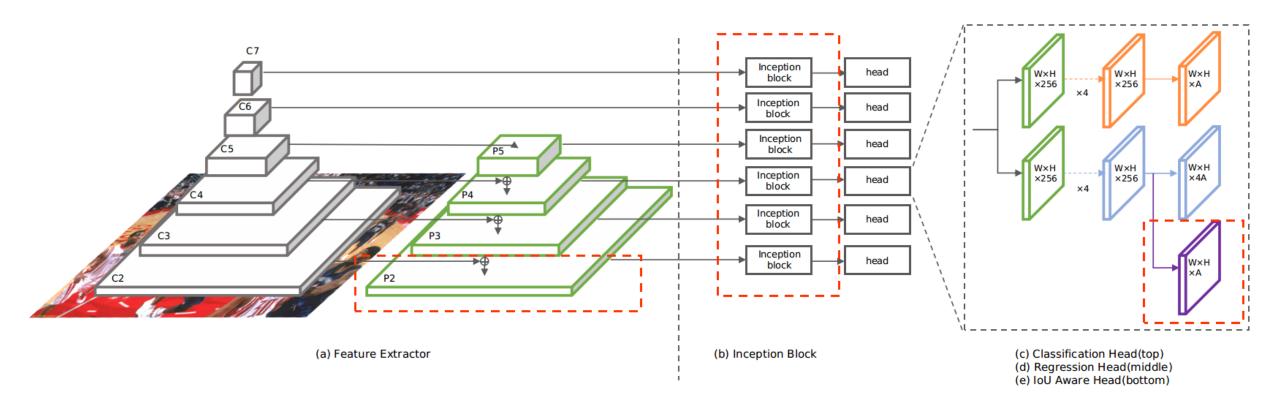
Benchmarks

These leaderboards are used to track progress in Face Detection

Trend	Dataset	Best Model	Paper	Code	Compare
20 20 20 20	WIDER Face (Hard)	TinaFace(ResNet-50)	6	O	See all
AL 40 AV 40 AV	WIDER Face (Medium)	ASFD	•		See all
m m an air an air an air	WIDER Face (Easy)	ASFD	6		See all
20 20 20 20 20	FDDB	DSFD	6	O	See all
20 20 20 20 20 20	Annotated Faces in the Wild	SRN	6	O	See all
24 25 25 25 25	PASCAL Face	SRN	•	O	See all

Add a Result

Face Detection Benchmark



Face Detection Benchmark

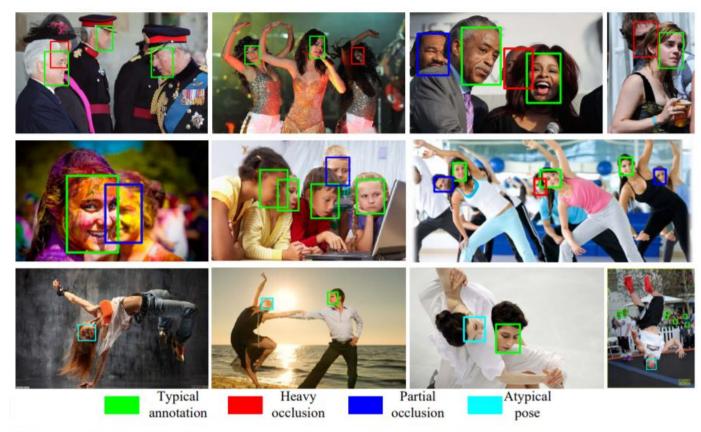
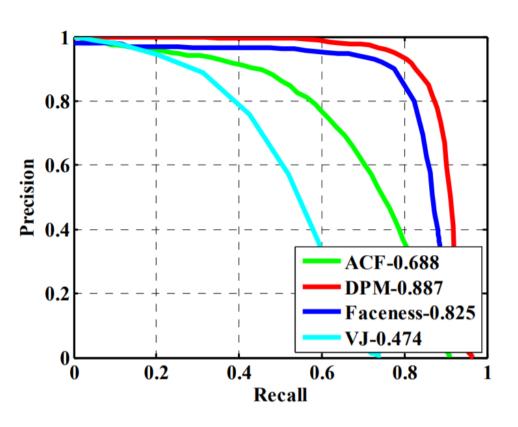


Figure 2. Examples of annotation in WIDER FACE dataset (**Best** view in color).



ACF(A Fast Corner Detector): 카테고리: 코너 탐지 및 특징 검출 DPM(Deformable Parts Model) : 객체 탐지와 위치 정확도 향상 Faceness: 얼굴 탐지 및 얼굴 관련 작업 Viola-Jones : 얼굴 인식 및 일반 객체 탐지

kgpark88@gmail.com