Your Face

Contents

Introduction

Image Analysis

Security

Object Recognition

Entertainment

이미지 분석 / 얼굴 분석

- 보안, 객체 인식, 엔터테인먼트 등 다양한 분야
- 결과물의 시각화와, 분석 결과가 명확함
- 이미지 / 영상 처리 분야 산업 인력 수요 多

Face Analysis

주제 선정

- 기존 시중에 많은 단일 특성 분석 Application

➢ 정제된 데이터셋이 아닌 직접 수집

➢ 이미지 분석의 기반인 전처리 및 학습 정확도 상승

Tools

Data / Preprocessing

Image Downloader

NumPy

Model Train / Visualize

Visual Studio Code

matplotlib

IMAGENET

Dataset

Scrap Google Image

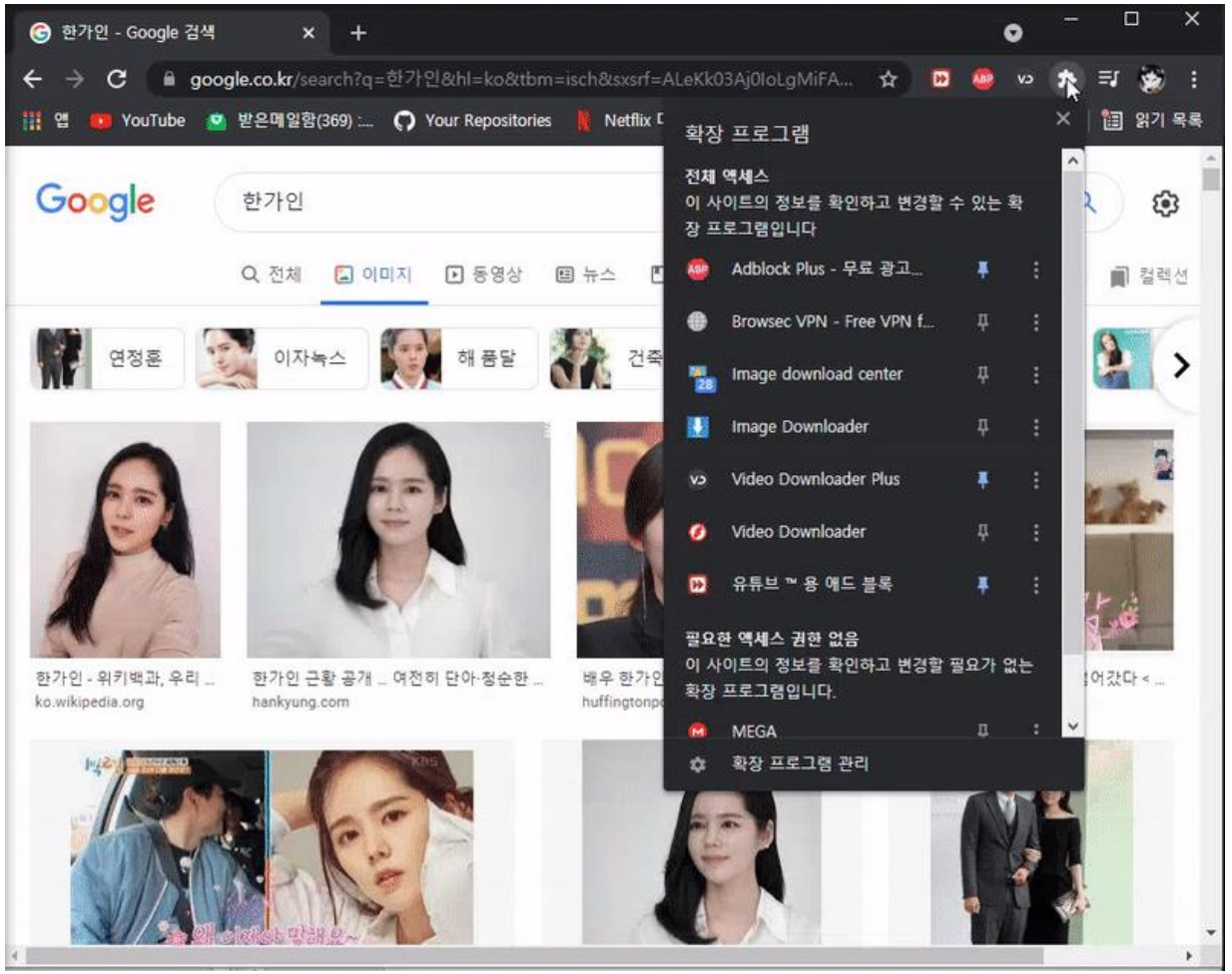


IMAGE DOWNLODER

- Scrapper 구현 시간 부족 판단
- 전체 사진 빠른 판단 후 검색어 변경을 통해 연관성 높은 이미지만 나오게 검색
- 저장 별 폴더 명 지정 간편함

- **45 person , 240 pics each**

0	공유	5	김우빈	10	민경훈	15	서인국
1	공명	6	김윤석	11	박보검	16	성규
2	김옥빈	7	나나	12	박보영	17	솔라
3	김태우	8	동해	13	박성웅	18	송중기
4	김완선	9	려욱	14	비니	19	신민아

20	아이린	25	옥택연	30	윤시윤	35	조진웅	40	하연수
21	아이유	26	유인나	31	은하	36	주원	41	한소희
22	안재홍	27	유인영	32	이특	37	차예련	42	한예슬
23	예리	28	유정	33	한혜진	38	청하	43	한지민
24	오하영	29	육성재	34	전소민	39	태민	44	한채영

Dataset

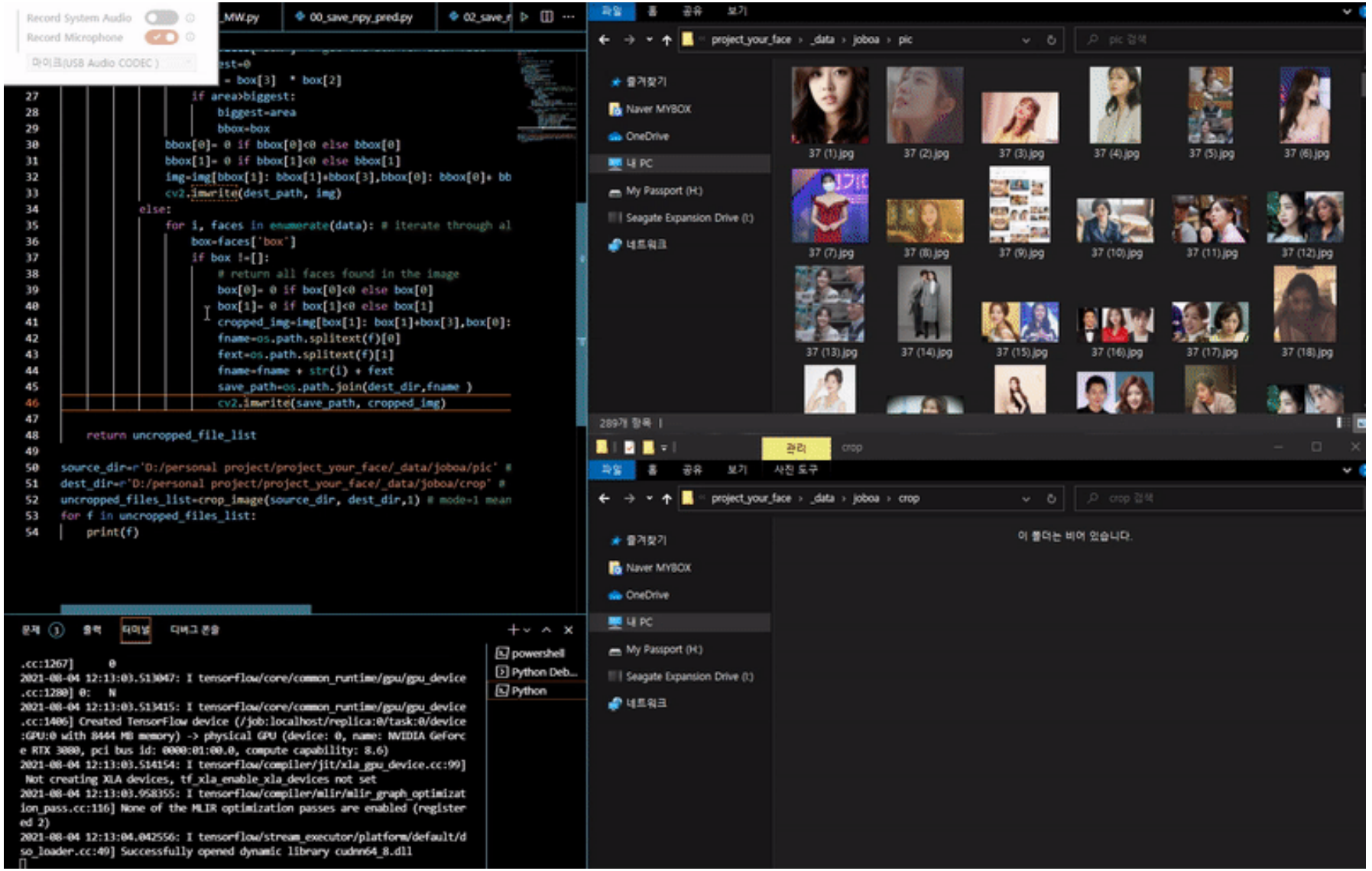
Crop Face

Use MTCNN

MTCNN

- 입력 이미지를 다중 resize
- 각 결과물의 얼굴 존재 여부 판단
- 얼굴의 랜드마크(눈, 코, 입 등) 기준으로 얼굴 주위의 box 생성

➢ 생성 좌표 기준 Crop 진행 및 지정 좌표에 이미지 저장

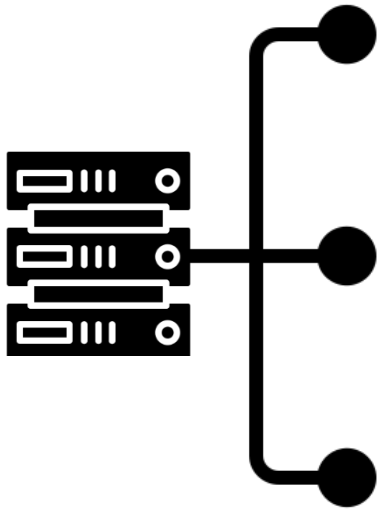


Dataset

Classification by feature group

Base Dataset (10,800, 150, 150, 3)

- 45 person , 240 pics each
- Total : 10,800
- Category : 3 (each 10,800)
  - ➢ Gender
  - ➢ Job Predict
  - ➢ Face Type
- Flow : 8600 * 3 (each category)



Classified Dataset (58,200, 150, 150, 3)

◆ Gender : Women / Men

- ➢ Pics num : train 17,240, test 2,160
- ➢ Class : 2 (categorical)

◆ Job : Actor / Singer

- ➢ Pics num : train 17,240, test 2,160
- ➢ Class : 2 (categorical)

◆ Face Type : Dog, Cat, Rabbit, fox, Dinosaur, Frog, Snake, Turtle, Bear, Mouse, Tiger

- ➢ Pics num : train 17,240, test 2,160
- ➢ Class : 11 (categorical)

Model

Data save in NPY

Image Data Generator

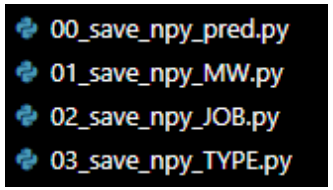
- **Base Dataset 중 8,600 장의 데이터에 대해 증폭 시행**

Save NPY

데이터의 증폭 및 flow_from_directory 를 활용해
(150, 150, 3) 사이즈로 정제

정제된 데이터를 각 x, y / train, test로 분리하여
NPY file로 저장

- 3 Category each, Predict Data 대상 총 네 번 진행




```python
train_datagen = ImageDataGenerator(
    rescale=1./255,
    vertical_flip=True,
    width_shift_range=0.1,
    height_shift_range=0.1,
    rotation_range=5,
    zoom_range=0.2,
    fill_mode='nearest',
    validation_split=0.2
)

test_datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255)

base_size = 150
color = 3

xy_train = train_datagen.flow_from_directory(
    '_data/MW',
    target_size=(base_size, base_size),
    batch_size=9000,
    class_mode='categorical',
    shuffle=True,
    # color_mode='grayscale',
    subset='training'
)
# Found 8640 images belonging to 2 classes.
augment_size = 8600

randidx = np.random.randint(x_train.shape[0], size=augment_size)

x_argmented = x_train[randidx].copy()
y_argmented = y_train[randidx].copy()

x_argmented = x_argmented.reshape(x_argmented.shape[0], base_size, base_s
x_train = x_train.reshape(x_train.shape[0], base_size, base_size, color)
x_test = x_test.reshape(x_test.shape[0], base_size, base_size, color)

x_argmented = train_datagen.flow(x_argmented,
                                 np.zeros(augment_size),
                                 batch_size=augment_size,
                                 shuffle=False).next()[0]

x_train = np.concatenate((x_train, x_argmented))
y_train = np.concatenate((y_train, y_argmented))

print(x_train.shape, x_test.shape)
print(y_train.shape, y_test.shape)

np.save('_save/_NPY/MW_x_train', arr=xy_train[0][0])
np.save('_save/_NPY/MW_x_test', arr=xy_test[0][0])
np.save('_save/_NPY/MW_y_train', arr=xy_train[0][1])
np.save('_save/_NPY/MW_y_test', arr=xy_test[0][1])
```

Model

Use Ensemble with CNN layer

✓ Conv2D, Concatenate

Ensemble Model

한 번의 학습으로 다중 라벨 반환 필요

각각의 카테고리가 다른 특성으로 분류되므로
다른 깊이의 레이어 적용 필요하다 판단

앙상블을 활용, 각 세 쌍의 x_train / test, y_train / test 를
Input *3 – concatenate – output *3 으로 학습

➢ **Total params: 8,165,683**

$ CNN 앙상블의 한계

메모리 부족으로 인한 에러

$ CNN 다층 적층 / 고용량 연산 / 이미지 'RGB scale' 불가

➢ **이미지 (100, 100, 1)로 변환하여 학습**

➢ **만족스러운 학습 결과 나오지 않음**

MW_acc:	0.7000	JOB_acc:	0.5745	Type_acc:	0.1733
val_MW_acc:	0.6539	val_JOB_acc:	0.5579	val_Type_acc:	0.1597

```python
# 2-1. model1
in1 = Input(shape=img_size)
xx = Conv2D(32, kernel_size=(2,2), activation='relu')(in1)
xx = Conv2D(32, kernel_size=(2,2), activation='relu')(xx)
xx = MaxPooling2D(2,2)(xx)
xx = Conv2D(64, kernel_size=(3,3), activation='relu')(xx)
xx = Conv2D(64, kernel_size=(3,3), activation='relu')(xx)
xx = MaxPooling2D(2,2)(xx)
xx = Flatten()(xx)
out1 = Dense(64, activation='relu')(xx)

# 2-2. model2
in2 = Input(shape=img_size)
xx = Conv2D(32, kernel_size=(2,2), activation='relu')(in2)
xx = Conv2D(32, kernel_size=(2,2), activation='relu')(xx)
xx = MaxPooling2D(2,2)(xx)
xx = Conv2D(64, kernel_size=(3,3), activation='relu')(xx)
xx = Conv2D(64, kernel_size=(3,3), activation='relu')(xx)
xx = MaxPooling2D(2,2)(xx)
xx = Flatten()(xx)
out2 = Dense(64, activation='relu')(xx)

# 2-3. model3
in3 = Input(shape=img_size)
xx = Conv2D(32, kernel_size=(2,2), activation='relu', padding='same')(in3)
xx = Conv2D(32, kernel_size=(2,2), activation='relu', padding='same')(xx)
xx = MaxPooling2D(2,2)(xx)
xx = Conv2D(64, kernel_size=(3,3), activation='relu', padding='same')(xx)
xx = Conv2D(64, kernel_size=(3,3), activation='relu', padding='same')(xx)
xx = MaxPooling2D(2,2)(xx)
xx = Flatten()(xx)
out3 = Dense(100, activation='relu')(xx)

# 2-5. model 1, 2, 3, 4 merge
from tensorflow.keras.layers import concatenate

merge1 = concatenate([out1, out2, out3])
xx = Dense(64)(merge1)

out21 = Dense(32, activation='relu')(xx)
l_out1 = Dense(2, activation='softmax', name='MW')(out21)

out22 = Dense(32, activation='relu')(xx)
l_out2 = Dense(2, activation='softmax', name='JOB')(out22)

out33 = Dense(64, activation='relu')(xx)
xx = Dense(32, activation='relu')(xx)
l_out3 = Dense(11, activation='softmax', name='Type')(xx)

model = Model(inputs=[in1, in2, in3],
              outputs=[l_out1, l_out2, l_out3])
```

Model

Use Transfer Learning layer with Ensemble

✓ ResNet50V2, VGG19, InceptionResNetV2
✓ Model Check Point, Early Stopping

Transfer Learning

세 Input layer에 각 동일한 전이학습 모델 사용 시
지정된 레이어 명이 중복되어 충돌 발생

➢ **각각 다른 전이학습 모델 사용**

전이학습(특성 분류) – DNN Layer(Label 분류)
형태의 Fine Tuning 진행

➢ **학습 시간 축소 / 고용량 연산 가능 (150, 150, 3)**

Save Model Check Point

➢ **학습한 최적의 weight 저장**

```
MW_acc:      0.9311 33%  JOB_acc:      0.6896 20%  Type_acc:      0.3416 97%
val_MW_acc:  0.8084 24%  val_JOB_acc:  0.5174 -7%  val_Type_acc:  0.2697 69%
```

```python
base_size = 100
color = 3
img_size = (base_size, base_size, color)

# 2-1. model1
in1 = ResNet50V2(weights='imagenet',
                 include_top=False,
                 input_shape=img_size,
                 )
in1.trainable = False
xx = in1.output
xx = GlobalAveragePooling2D()(xx)
xx = Flatten()(xx)
out1 = Dense(64, activation='relu')(xx)

# 2-2. model2
in2 = VGG19(weights='imagenet',
            include_top=False,
            input_shape=img_size,
            )
in2.trainable = False
xx = in2.output
xx = GlobalAveragePooling2D()(xx)
xx = Flatten()(xx)
out2 = Dense(64, activation='relu')(xx)
# 2-3. model3
in3 = InceptionResNetV2(weights='imagenet',
                        include_top=False,
                        input_shape=img_size,
                        )
in3.trainable = False
xx = in3.output
xx = GlobalAveragePooling2D()(xx)
xx = Flatten()(xx)
out3 = Dense(256, activation='relu')(xx)

# 2-5. model 1, 2, 3 merge
from tensorflow.keras.layers import concatenate

merge1 = concatenate([out1, out2, out3])
xx = Dense(256)(merge1)

out21 = Dense(64, activation='relu')(xx)
xx = Dense(32, activation='relu')(xx)
l_out1 = Dense(2, activation='softmax', name='MW')(out21)

out22 = Dense(128, activation='relu')(xx)
xx = Dense(64, activation='relu')(xx)
l_out2 = Dense(2, activation='softmax', name='JOB')(out22)

out33 = Dense(128, activation='relu')(xx)
xx = Dense(64, activation='relu')(xx)
xx = Dense(32, activation='relu')(xx)
l_out3 = Dense(11, activation='softmax', name='Type')(xx)

model = Model(inputs=[in1.input, in2.input, in3.input],
              outputs=[l_out1, l_out2, l_out3])
```

Model

Use Saved weight to Predict

✓ Matplotlip, Load_Model

Load Model

이전 단계에서 학습한 Weight 를 .hdf5 파일 형태로 Load

- **학습(Fit) 없이 예측 진행 : 시간 단축, 동일 결과 반환**

Visualize Result

Argmax, for loop 활용 category 에 결과 할당

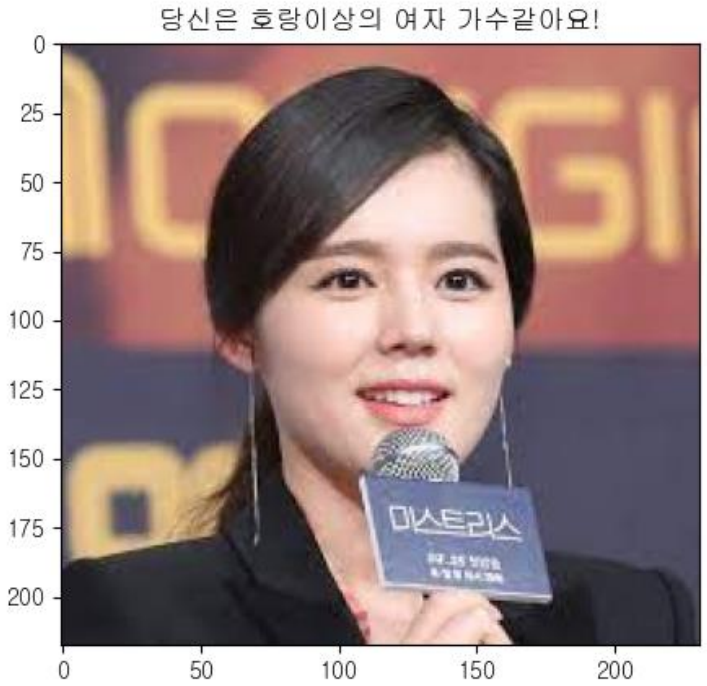
- **Matplotlib Imshow 활용, 입력 사진 및 결과 동시 반환**

```python
print('================load model================')
model = load_model('_save/_MCP/MCP_store/pj01_0804_1052_0091_3.413314.hdf5')

loss = model.evaluate(
    [x_test_MW, x_test_JOB, x_test_TYPE],
    [y_test_MW, y_test_JOB, y_test_TYPE],
    )

y_predict = model.predict([x_pred, x_pred, x_pred])
res11 = np.array([np.argmax(y_predict[0])])
res22 = np.array([np.argmax(y_predict[1])])
res33 = np.array([np.argmax(y_predict[2])])
```

```python
for i in res11 :
    if i == 0:
        res1 = '남자'
    if i == 1:
        res1 = '여자'

for i in res22 :
    if i == 0:
        res2 = '배우'
    if i == 1:
        res2 = '가수'

for i in res33:
    if i == 0:
        res3 = '강아지'
    if i == 1:
        res3 = '고양이'
    if i == 2:
        res3 = '토끼'
    if i == 3:
        res3 = '여우'
    if i == 4:
        res3 = '공룡'
    if i == 5:
        res3 = '개구리'
    if i == 6:
        res3 = '뱀'
    if i == 7:
        res3 = '꼬북이'
    if i == 8:
        res3 = '곰'
    if i == 9:
        res3 = '쥐'
    if i == 10:
        res3 = '호랑이'

result = "".join(['당신은 ',res3,'상의 ',res1,' ',res2,'같아요!'])

from PIL import Image
plt.rc('font', family='GULIM')

path_pred = '_data/sample/sam/'
file_name = '84132187.jpg'
image_pil = Image.open(path_pred+file_name)
image = np.array(image_pil)

plt.title(result)
plt.imshow(image_pil)
plt.show()
```

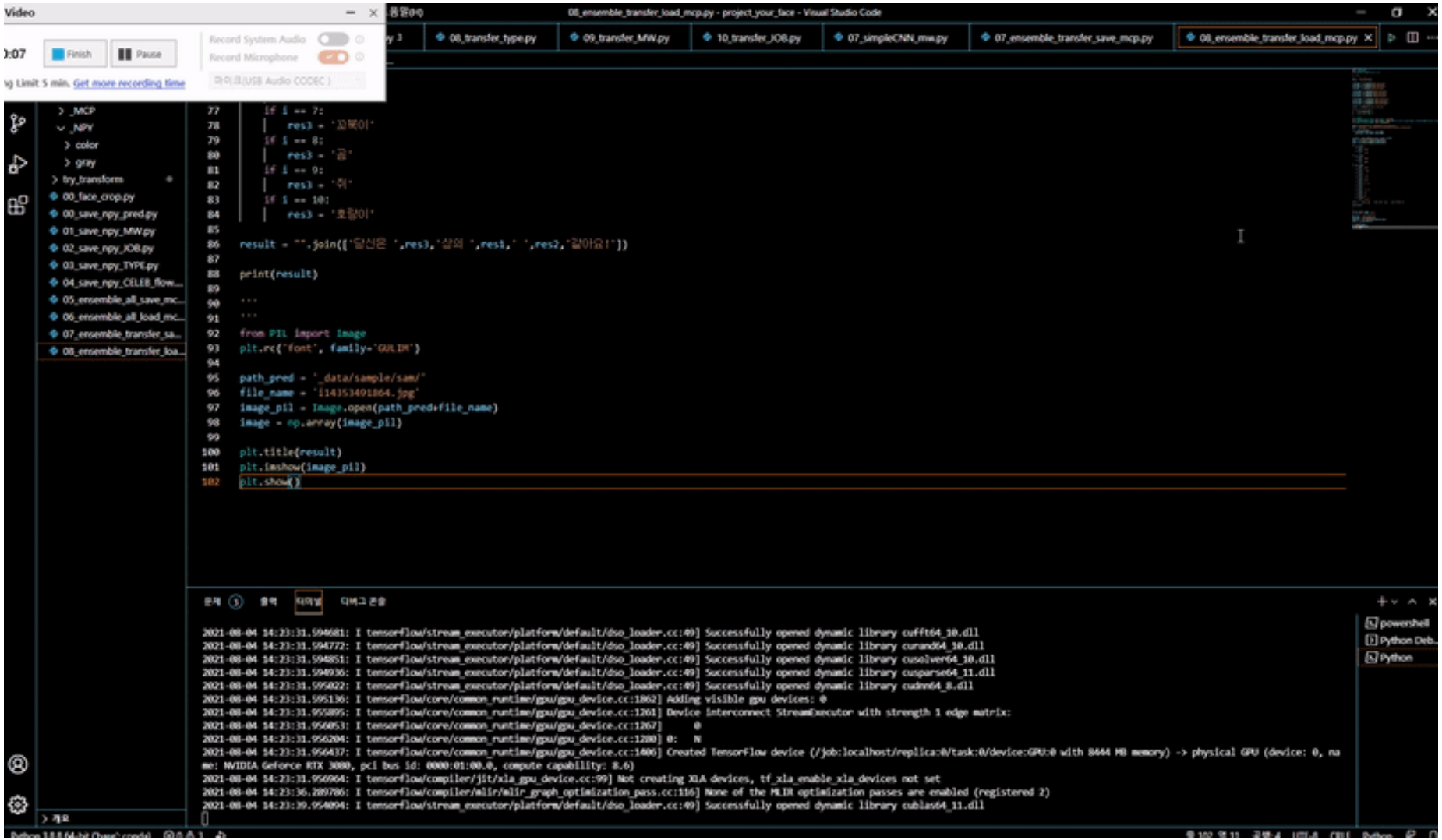
Result

Find Characteristic In face pic.



Result

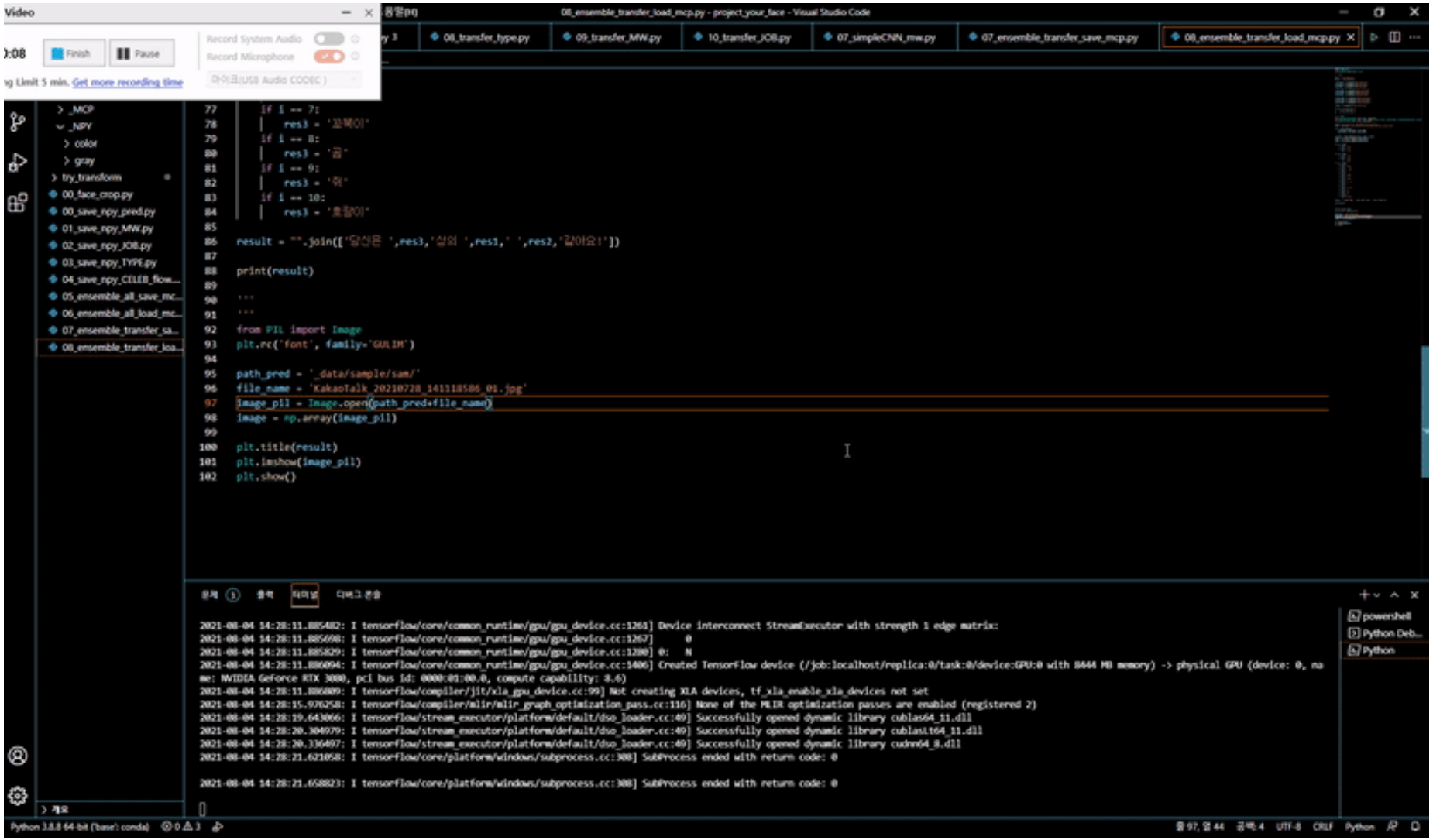
1



<Model Check Point 를 불러와 사진 예측 시행 # 1 >

Result

2



<Model Check Point 를 불러와 사진 예측 시행 # 2 >

End

Conclusion

- 데이터 수집 및 전처리에 많은 시간 소요
- MTCNN, Transfer Learning 에 대한 불충분한 학습
- 고용량 데이터 연산에서 Deep Learning의 한계 경험

End

Appendix

Source

$ MTCNN

- https://hwangtoemat.github.io/paper-review/2020-03-28-MTCNN-%EB%82%B4%EC%9A%A9/

$ Crop face using MTCNN

- http://5.9.10.113/65105644/how-to-face-extraction-from-images-in-a-folder-with-mtcnn-in-python

$ Transfer Learning

- https://bskyvision.com/1082

- https://ichi.pro/ko/jeon-i-hagseub-eul-sayonghan-eolgul-insig-168802726462525