

機器學習應用實戰 - 第G組報告

人臉口罩辨識

- 結合科技與時下疫情 -

成員名單:吳浩瑋 | 葉駿成 | 梁芷芸

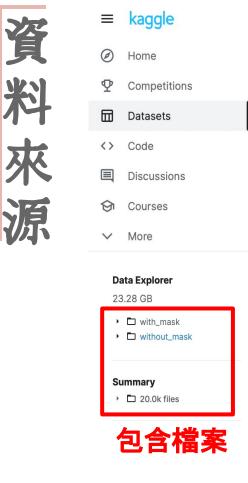
動機

109年12月1日起,政府公告出入八大類場 所強制戴口罩。在公共場合未配戴口罩,除了 引起周圍人的反感之外,更會被處以罰鍰。

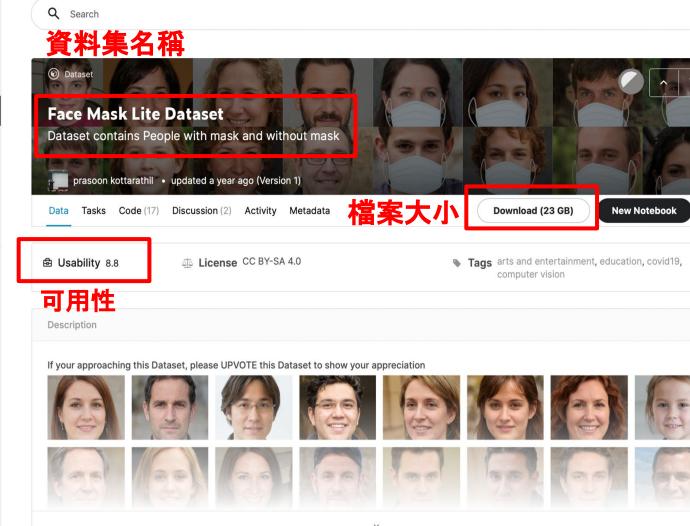
選擇「人臉口罩辨識」的主題,第一、因應目前疫情所需,必須準確分辨哪些人是有戴口罩,哪些是沒戴口罩的;當然,是在不使用肉眼判斷的前提下。第二、即使在疫情過後,許多人會持續配戴口罩。許多科技產品有提供人臉解鎖的功能(Apple FaceID),如何透過少量特徵判斷身份成了重要課題。

本報告將著重於對第一點的探討, 第二點將 建立在第一點的基礎上, 日後自行延伸發揮應 用。





View Active Events



資料簡介

- 1. 兩個資料夾(有戴口罩、沒戴口罩). 各 1000 張照片
- 2.解析度 1024x1024 像素

訓練後發現大問題 請見後面解釋

3.口罩是用 P 圖上去的, 每個口罩都相同, 角度不同而已

1.32 GB 1.21 GB



訓練流程

- -、尋找合適資料
- 二、資料前處理:
 - a. SVD 降維 b. resize
- ≡、建立模型
- 四、測試模型
- 五、模型績效評估
- 六、**實際運用**



```
資料前原
```

程式碼

```
import numpy as np
     import cv2
     import os
     import glob
     img_dir = "/Volumes/NO NAME/without_mask" # Enter Directory of all images
     data_path = os.path.join(img_dir,'*g')
     files = glob.glob(data_path)
     data = []
10 \vee for f1 in files:
         img = cv2.imread(f1)
11
         data.append(img)
12
13
     def svd_compression(img, k):
         res_image = np.zeros_like(img)
15
         for i in range(img.shape[2]):
16 ~
17
             U, Sigma, VT = np.linalg.svd(img[:,:,i])
             res_image[:, :, i] = U[:,:k].dot(np.diag(Sigma[:k])).dot(VT[:k,:])
18
19
20
         return res_image
21
22
23 \vee for i in range(len(data)):
         res1 = svd_compression(data[i], k=100)
24
25
         cv2.imwrite(f"/Volumes/NO NAME/without_mask_compressed/{i}.jpg",res1)
26
```

使用 SVD 壓縮影像

Glob.glob()從資料夾中讀入檔案 **1.** 函數功能: 匹配所有的符合條件的 文件,並將以 list 的形式傳回。

自訂義函數

2. res_image 建立新圖樣板, svd 函數 拆解陣列,設定保留的奇異值 k。壓 縮過後的影像為傳回值。

```
執行時間
```

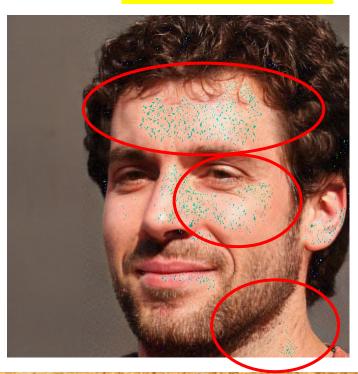
前 1000 張 未戴口罩 (k=100)
[Done] exited with code=0 in 3458.051 seconds

3. 執行時間 58 分鐘 後 1000張 有戴口罩 (k=100)

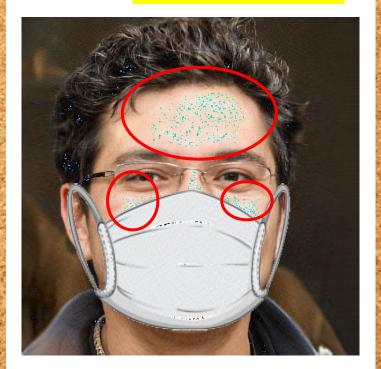
[Done] exited with code=0 in 2343.704 seconds 執行時間 39 分鐘

壓縮後影像

未戴口罩 資料夾大小: 1.32gb -> 244 mb



有戴口罩 資料夾大小: 1.21gb -> 264 mb



```
建立模型
```

```
import cv2
     import glob
                                                                               29
                                                                                    for fl in files:
     import numpy as np
                                                                               30
                                                                                        img = read image(fl)
     import matplotlib.pyplot as plt
                                                                               31
                                                                                        if "with mask" in fl:
     import os
                                                                               32
                                                                                             data_labels.append(0)
                                                                               33
                                                                                         else:
     ROWS=64
                                                                               34
                                                                                             data_labels.append(1)
     COLS=64
     CHANNELS=3
                                                                                        data.append(prep_data(img).flatten())
10
                                                                               36
     FILE DIR = "training folder/*
                                                                               37
     files = glob.glob(FILE_DIR)
                                                                               38
                                                                                    from sklearn.linear_model import LogisticRegression
13
                                                                               39
14
                                                                               40
                                                                                     clf = LogisticRegression()
     data=[] # 存放大小更改後的照片
                                                                                     clf.fit(data,data labels)
    data_labels=[] # 存放 照片的標籤 0 dog 1 cat
     classes={0:"Person is wearing mask.",1:"Person is not wearing mask."}
                                                                               42
     #此功能使用opencv讀入照片,更改照片解析度並回傳
                                                                               43
                                                                                    def show_image_prediction(X,i,model):
18
     def read image(image):
                                                                               44
                                                                                         image = X.reshape(1,-1)
20
        img=cv2.imread(image, cv2.IMREAD_COLOR)
                                                                                        image class=classes[model.predict(image)[0]]
                                                                               45
21
        return cv2.resize(img,(ROWS,COLS),
                                                                               46
                                                                                         image=image.reshape((ROWS,COLS,CHANNELS))
                         interpolation=cv2.INTER_CUBIC)
                                                                                        plt.figure(figsize=(4,2))
                                                                               47
23
                                                                               48
                                                                                        plt.xticks([])
     # 此功能將照片特徵轉變為一維
                                          Resize
                                                                               49
                                                                                        plt.yticks([])
     def prep data(img):
                                                                               50
                                                                                        plt.imshow(image[...,::-1]) # RGB-> BGR
        X = img.reshape((1,CHANNELS*R0WS*COLS))
26
                                                                               51
                                                                                        plt.title(f"Test {i+1}: {image class}")
27
        return X
                                                                               52
                                                                                        plt.show()
```

```
def predict_folder(folder_path):

TEST_DIR=os.path.join(folder_path,'*g')
files_test=glob.glob(TEST_DIR)

for i in range(len(files_test)):
    img = read_image(files_test[i])
    show_image_prediction(img,i,clf)

predict_folder("testing_folder")

def predict_folder(folder_path):

TEST_DIR=os.path.join(folder_path,'*g')

files_test=glob.glob(TEST_DIR)

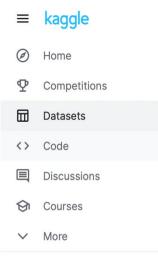
for i in range(len(files_test)):

Implication i
```

進行到這邊,發現資料集有嚴重問題:

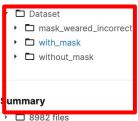
- 1. 因為口罩是用 p 圖的關係, 訓練出來的資料, 在測試同樣的資料集時, 準確率 是百分之百(過擬合)。
- 2. 但是只要用自己上傳的照片, 幾乎每張都會判斷為『未戴口罩』, 因為沒有白色的, 清楚的口罩。
- 3. 因此, 決定重新找資料集。





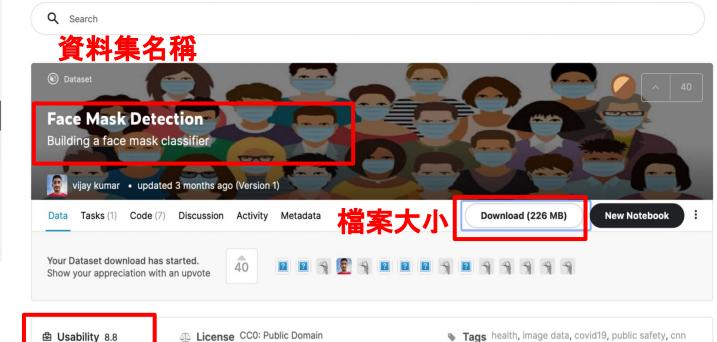
Data Explorer

226.32 MB



包含檔案







Context

Having seen multiple datasets related to face mask detection on Kaggle, one dataset which stood out contained 3 classes (with mask, without a mask, and wearing mask incorrectly), unfortunately, the dataset was highly imbalanced and uncleaned. So to improve this dataset, images had to be augmented in such a way that each class has an equal distribution of images and removing noisy images which could be considered as outliers. Thus this dataset that I've created is a combination of an existing dataset that has been cleaned and equally distributed across each class.

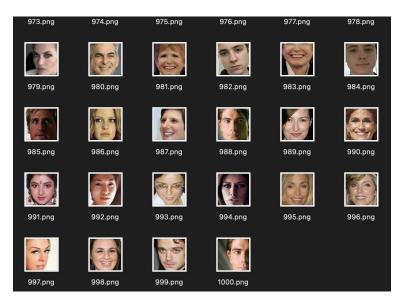
資料簡介

- 1.兩個資料夾(有戴口罩、沒戴口罩). 各 1000 張照片
- 2. <u>圖片大小 128x128 像素</u>
- 3.與前面的資料集比較, 每張的口罩都是不同的

34.1 MB

1.png 3.png 4.png 5.png 6.png 7.png 8.png 9.png 10.png 11.png 12.png 15.png 16.png 17.png 18.png 19.png 20.png 21.png 23.png 24.png 25.png 26.png 27.png

36.6 MB



測試模型

建立模型步驟, 進行到這邊都與前者相同, 現在資料集沒問題後接續前者執行下去。

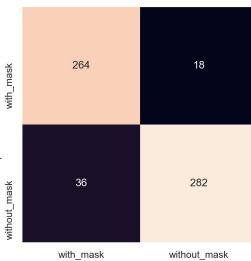
```
X_test = []
y_test = []
TEST_DIR = "testing_folder/*/*g"
test_files = glob.glob(TEST_DIR)

for fl in test_files:
    img = read_image(fl)
    if "with_mask" in fl:
        y_test.append(0)
    else:
        y_test.app (function) prep_data: (img) -> Ar
        X_test.append(prep_data(img).flatten())
```

y_prediction = clf.predict(X_test) 得到 predict 結果

```
20
           57
                 y prediction = clf.predict(X test)
           58
                 from sklearn.metrics import classification_report
           59
                 print(classification_report(y_test,y_prediction,target_names=['with_mask','without_mask']))
           60
           61
                 import matplotlib.pyplot as plt
           62
                 import seaborn as sns: sns.set()
           63
                 from sklearn.metrics import confusion_matrix
           64
           65
                 mat = confusion matrix(y test,y prediction)
           66
           67
                 sns.heatmap(data=mat.T,
           68
                              square=True,
           69
                              annot=True,
                                                                                      predicted label
           70
                              fmt='d',
           71
                              cbar=False.
           72
                              xticklabels=['with_mask','without_mask'],
           73
                              yticklabels=['with_mask','without_mask'])
           74
                 plt.xlabel('true label')
           75
                 plt.ylabel('predicted label')
           76
                 plt.show()
            -,-,
              precision
                           recall f1-score
                                              support
  with_mask
                             0.88
                                       0.91
                                                   300
                   0.94
without mask
                   0.89
                             0.94
                                       0.91
                                                   300
                                       0.91
                                                   600
    accuracy
   macro avg
                   0.91
                             0.91
                                       0.91
                                                   600
weighted avg
                   0.91
                             0.91
                                       0.91
                                                   600
```





true label

實際運用

Test 1: Person is not wearing mask.



Test 2: Person is wearing mask.



Test 3: Person is wearing mask.



Test 4: Person is not wearing mask



Test 4: Person is wearing mask.



Test 5: Person is not wearing mask.

