รายงาน

เรื่อง Face Mask Detector

เสนอ

ผศ.ดร.พิกุลแก้ว ตั้งติสานนท์

จัดทำโดย

นายกำธร แซ่เจ็ง รหัสนักศึกษา 60010062 นายกิตติชัช จักราภิรักษ์ รหัสนักศึกษา 60010063

รายงานนี้เป็นส่วนหนึ่งของวิชาปัญญาประดิษฐ์ รหัสวิชา 01236151

คณะวิศวกรรมศาสตร์ สาขาวิชาวิศวกรรมสารสนเทศ

สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง

ปีการศึกษา 2563

คำนำ

รายงานนี้เป็นส่วนหนึ่งของวิชา ปัญญาประดิษฐ์ รหัสวิชา 01236151 โดยจัดทำขึ้นเพื่อเป็น การนำความรู้ที่ได้รับในวิชานี้มาใช้ โดยได้นำมาประยุกต์ใช้กับการสร้างโปรแกรมที่สามารถบอกได้ว่า บุคคลที่กล้องตรวจจับได้สวมใส่หน้ากากอนามัยหรือไม่ และเพื่อสามรถในไปประยุกต์ใช้ต่อ ๆ ไป

โดยทางผู้จัดทำหวังว่ารายงานนี้ จะเป็นประโยชน์แก่ผู้อ่าน เพื่อช่วยให้สามารถเข้าใจตัว ชิ้นงาน ผลงานที่ทำได้มากขึ้น หากผิดพลาดประการใด ทางผู้จัดทำขออภัยมา ณ ที่นี้

กำธร แซ่เจ็ง

กิตติชัช จักราภิรักษ์

ผู้จัดทำ

Face mask detector

ที่มาและความสำคัญ ที่มา

งานที่ทำคือนำ machine learning มาใช้ในการตรวจจับว่าบุคคลใส่หน้ากากอนามัยหรือไม่ ทำ เรื่องนี้เพราะว่า ในปัจจุบันมีเรื่องของความสำคัญในการใส่หน้ากาก บางแห่งมีการตรวจการใส่หน้ากาก ก่อนเข้าสถานที่นั้น ๆ ด้วย อันเนื่องมาจากเหตุการณ์ COVID-19 ในปัจจุบัน และมี dataset เป็นจำนวน เพียงพอในการสร้าง model เพื่อนำมาใช้

วัตถุประสงค์

จัดทำขึ้นเพื่อนำไปใช้ตรวจจับได้ว่าบุคคลที่กล้องตรวจจับได้นั้นมีสวมใส่หน้ากากอนามัยหรือไม่

2. ส่วนที่เขียน ai เอง

โดยเริ่มจากที่ว่าตัว Face mask detector แบ่งโมเดลได้ 2 ส่วนคือ 1. ส่วนที่ใช้ในการตรวจจับ ใบหน้าคน 2. ส่วนที่ใช้ในการทำนายว่าบุคคลในภาพนั้นใส่หน้ากากหรือไม่ โดยในส่วนของโมเดลที่ 1 ได้ ทำการนำโดมเดลที่มีอยู่แล้วมาใช้ และทำการสร้างโมเดลในส่วนที่ 2 คือส่วนที่นำภาพมาทำนายว่าบุคคล ในภาพใส่หน้ากากหรือไม่ โดยที่ใช้ Logistic Regression ในการทำ (ไฟล์ชื่อ predict_mask.ipynb)

โมเดลที่ 1 ใช้ในการจับตรวจใบหน้าคนโดยได้

ที่มา https://github.com/gopinath-balu/computer_vision/tree/master/CAFFE_DNN
การนำมาใช้

โดยได้นำมาเก็บไว้ในตัวแปรที่ชื่อ faceNet

โมเดลที่ 2 ใช้ในการทำนายว่าบุคคลในภาพที่ได้สวมใส่หน้ากากหรือไม่ โดยการใช้ Logistic Regression โดยมี dataset คือรูปภาพของหน้าคนที่ใส่หน้ากาก และไม่ใส่หน้ากาก โดยได้นำมาเข้าโปรแกรม แปลงชื่อไฟล์ และปรับขนาดรูปให้มีขนาดเท่ากันทุกรูป โดยกำหนดไว้ที่ 54*96 pixels นามสกุล .jpg ที่มา dataset https://github.com/chandrikadeb7/Face-Mask-Detection/tree/master/dataset

ในการสร้างโมเดลมีขั้นตอนดังนี้

2.1. Import Library

```
In [14]: import numpy as np
   import matplotlib.pyplot as plt
   %matplotlib inline
   import imageio
   import glob
```

โดยมี numpy เพื่อใช้ประมวลผลทางด้านคณิตศาสตร์ต่าง ๆ

Matplotlib เพื่อนำมาพล็อตกราฟแสดงผลของค่า Error ที่เกิดขึ้น imageio เพื่ออ่านไฟล์รูปภาพออกมาเป็นข้อมูล glob เพื่ออ่านชื่อและพาร์ทไฟล์รูป

2.2.สร้างสมการของ Logistic Regression

```
In [15]: def LoR_create_Xb(X):
             N = X.shape[0]
             ones = np.ones([N, 1])
             Xb = np.hstack([ones, X])
             return Xb
In [16]: def LoR_find_W_local_mul_class(X, Y, epoch = 1000, lr = 0.05): #<<<<<<
             Xb = LoR_create_Xb(X)
             N = Xb.shape[0]
             D_1 = Xb.shape[1]
             K = Y.shape[1]
             W = np.random.randn(D_1, \ K)/np.sqrt(D_1)
             error_list = []
             for i in range(epoch):
                 Yhat = LoR_find_Yhat_mul_class(X, W)
                 error = (-\overline{Y}*np.log(Yhat)).sum()
                 error_list.append(error)
                 S = np.dot(Xb.T, Y-Yhat)
                 W = W + (1r/N)*S
             return W, error_list
In [17]: def LoR_find_Yhat_mul_class(X, W):
             Xb = LoR\_create\_Xb(X)
             Z = np.dot(Xb, W)
             Yhat = np.exp(Z)/np.exp(Z).sum(axis=1, keepdims = True)
             return Yhat
In [18]: def find_error_mul_class(Y, Yhat):
             N = Y.shape[0]
             Y_argmax = np.argmax(Y, axis=1)
             Yhat_argmax = np.argmax(Yhat, axis=1)
             error = 100*(Y_argmax != Yhat_argmax).sum()/N
             return error
In [19]: def create_onehot_target(label):
             K = len(np.unique(label))
             N = label.shape[0]
             onehot = np.zeros([N, K])
             for i in range(N):
                 onehot[i, label[i, 0]] = 1
             return onehot
```

2.3. อ่านข้อมูลรูป และนำมา สร้าง train test เพื่อนำไปสร้างโมเดลต่อไป

```
In [20]: #glob.glob("train/*.jpg")
num_train = 2326 #2326
               i = 0
for image_path in glob.glob("train/*.jpg"):
    image = imageio.imread(image_path)
    image = np.array(image)
    image = image.reshape(1, -1)
    image_train = np.vstack((image_train, image))
                    label = int(image_path[::-1][4])
label_train = np.vstack((label_train, label))
                     i += 1
if i >= num_train:
    break
               print(image_train.shape)
print(label_train.shape)
               (2326, 15552)
(2326, 1)
In [22]: X_Train = image_train/255.0
Y_Train = create_onehot_target(label_train)
num_test = 1392 #1392
               1 = 0
for image_path in glob.glob("test/*.jpg"):
    image = imageio.imread(image_path)
    image = np.array(image)
    image = image.reshape(1, -1)
    image_test = np.vstack((image_test, image))
                    label = int(image_path[::-1][4])
label_test = np.vstack((label_test, label))
                     i += 1
if i >= num_test:
    break
               print(image_test.shape)
print(label_test.shape)
               (1392, 15552)
(1392, 1)
In [24]: X_Test = image_test/255.0
Y_Test = create_onehot_target(label_test)
```

โดยจากขนาดรูปคือ 54*96 และเป็นรูปสี จึงต้องทำ matrix ตัวรับขนาด 15552 จาก 54*96*3 เกิด ไว้ที่ตัวแปร image_train, image_test ของ train, test ตามลำดับ

2.4. สร้างโมเดล

Out[31]: 5.803955288048152

```
In [25]: W, error_list = LoR_find_W_local_mul_class(X_Train, Y_Train)
 In [26]: W.shape
 Out[26]: (15553, 2)
ค่า Error ที่ได้
  In [27]: plt.plot(error_list)
  Out[27]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x1eb278db220>]
            200000
            175000
            150000
            125000
            100000
             75000
             50000
             25000
                            200
                                    400
                                            600
                                                    800
                                                            1000
  In [29]: Yhat_Train = LoR_find_Yhat_mul_class(X_Train, W)
  In [30]: error_Train = find_error_mul_class(Y_Train, Yhat_Train)
  In [31]: error_Train
```

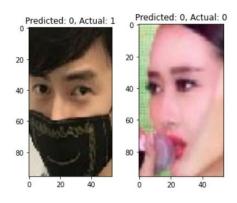
2.5. นำโมเดลมาทดสอบ และค่า Error ที่ได้

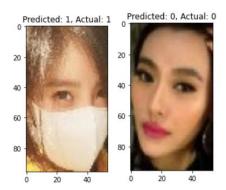
```
In [35]: Yhat_Test = LoR_find_Yhat_mul_class(X_Test, W)
```

In [37]: error_Test

Out[37]: 8.405172413793103

ตัวอย่างจริงบางส่วน





3. วิธี export model วิธีนำมาใช้

Export โดยการนำ W ที่ได้จากการสร้างโมเดลมาเก็บไว้ในไฟล์ ชื่อ outfile เพื่อในไปใช้ในการทำนาย ต่อไป

```
In [379]: import pickle
In [380]: with open('outfile', 'wb') as fp:
    pickle.dump(W, fp)

In [381]: with open ('outfile', 'rb') as fp:
    myW = pickle.load(fp)
```

4. ความแม่นยำที่ทำได้

Train

```
In [374]: plt.plot(error_list)
Out[374]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x2eb70fe2df0>]

200000
175000
100000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
25000
2
```

Test

```
In [382]: Yhat_Test = LoR_find_Yhat_mul_class(X_Test, W)
In [383]: error_Test = find_error_mul_class(Y_Test, Yhat_Test)
In [384]: error_Test
Out[384]: 8.261494252873563
```

5. อื่นๆ

การนำโค้ดมาสร้างเป็นโปรแกรม

ชิ้นงานที่ได้นั้นได้ทำการใช้ pyinstaller ในการแปลงโค้ดจาก python เป็น exe เพื่อที่จะ สามารถนำไปใช้ได้สะดวกต่อไป (อยู่ในโฟลเดอร์ program ไฟล์ชื่อ detector.exe)

(ในขั้นแรกที่ทำได้ทำเป็น web application โดยใช้ Django จนสามารถใช้งานบน localhost ได้ แต่ในการนำไปใช้งานจริงพบว่าคำสั่งที่ใช้เปิดกล้องใน python ของ opencv นั้นเป็นการใช้กล้องของ ฝั่ง server จึงไม่สามารถนำไป deploy เพื่อใช้ได้)

Git: https://github.com/achilles050/detector.git

การใช้งานโปรแกรม

โดยโปรแกรมนำจะอยู่ในโฟลเดอร์ Program ชื่อว่า detector.exe โดยในนั้นจะมีไฟล์อื่นอีก 3 ไฟล์ คือไฟล์ที่เป็นการนำโมเดลมาใช้งานในโปรแกรม

