

TRƯỜNG ĐẠI HỌC CÔNG NGHỆ THÔNG TIN



**BÀI BÁO CÁO ĐỒ ÁN CUỐI KÌ**

**Đề tài: “XÂY DỰNG ỨNG DỤNG  
NHẬN DIỆN ẢNH MẶT NGƯỜI ĐEO KHẨU  
TRANG**

”

Giáo viên: Mai Tiến Dũng

Lớp : **CS232.K21**

Thành viên:

Lê Đại Thành - 18521404

Trần Đỗ Quốc Khiêm - 18520076

Nguyễn Hoàng Thắng - 18521394

## MỤC LỤC

◆ Bảng phân công công việc.....	3
◆ Mô tả bài toán.....	4
◆ Mô tả bộ dữ liệu.....	5
◆ Mô tả đặc trưng.....	7
◆ Mô tả về thuật toán.....	8
◆ Đánh giá kết quả .....	9
◆ Link tham khảo.....	14

## BẢNG PHÂN CÔNG CÔNG VIỆC

ST T	Họ và tên	Công việc	Mức độ hoàn thành
1	Lê Đại Thành	+ Thu thập data + Cắt data thu thập được + Tìm hiểu về kỹ thuật Feature Engineering (Flatten) được sử dụng trong bài + Viết báo Cáo chi tiết	100%
2	Trần Đỗ Quốc Khiêm	+ Thu thập data + Cắt data thu thập được + Tiến hành tiền xử lí data + Chuẩn hóa dữ liệu trước khi train + Làm slide báo cáo	100%
3	Nguyễn Hoàng Thắng	+ Chọn model phù hợp + Tiến hành training và đánh giá model + Demo + Viết báo cáo	100%

# **XÂY DỰNG ỨNG DỤNG NHẬN DIỆN ẢNH MẶT NGƯỜI ĐEO KHẨU TRANG**

## **I. Mô tả bài toán**

**1. Bài toán :** Nhận diện ảnh khuôn mặt một người đeo khẩu trang

**2. Lí do chọn bài toán :**

- COVID-19 , bệnh viêm đường hô hấp cấp do chủng mới của virus corona được phát hiện lần đầu tiên tại thành phố Vũ Hán , tỉnh Hồ Bắc , Trung Quốc vào tháng 12 / 2019.
- Đến nay, có 215 quốc gia / vùng lãnh thổ trên toàn cầu ghi nhận trường hợp mắc . Trong đó nước Mỹ là nước có người nhiễm nhiều nhất.
- Hiện tại sau 99 ngày Việt Nam không có ca nhiễm trong cộng đồng thì dịch đang dần trở lại.
- Cách để phòng dịch tốt nhất được chính phủ và WHO khuyến cáo là đeo khẩu trang khi ra đường hay tiếp xúc với người khác.

\*Chính vì thế nhóm đã lên ý tưởng xây dựng một mô hình tự động nhận diện xem mọi người có đeo khẩu trang hay không.

\*Bài toán này là bài toán cơ sở , khi kết hợp với bài toán nhận diện khuôn mặt người sẽ tạo thành một bài toán thực tế có thể áp dụng trên diện rộng.

**3. Mô tả:**

Input : hình ảnh khuôn mặt một người

Output :

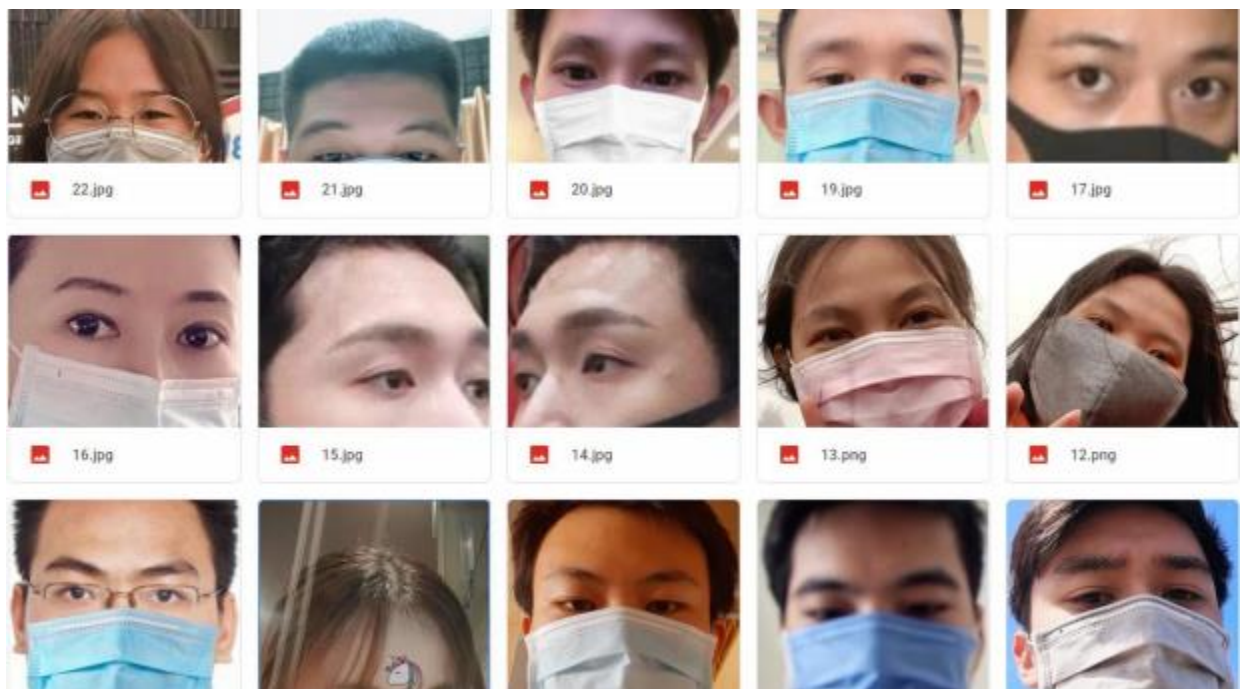
+ 1 : người này có đeo khẩu trang

+ 0 : người này không đeo khẩu trang

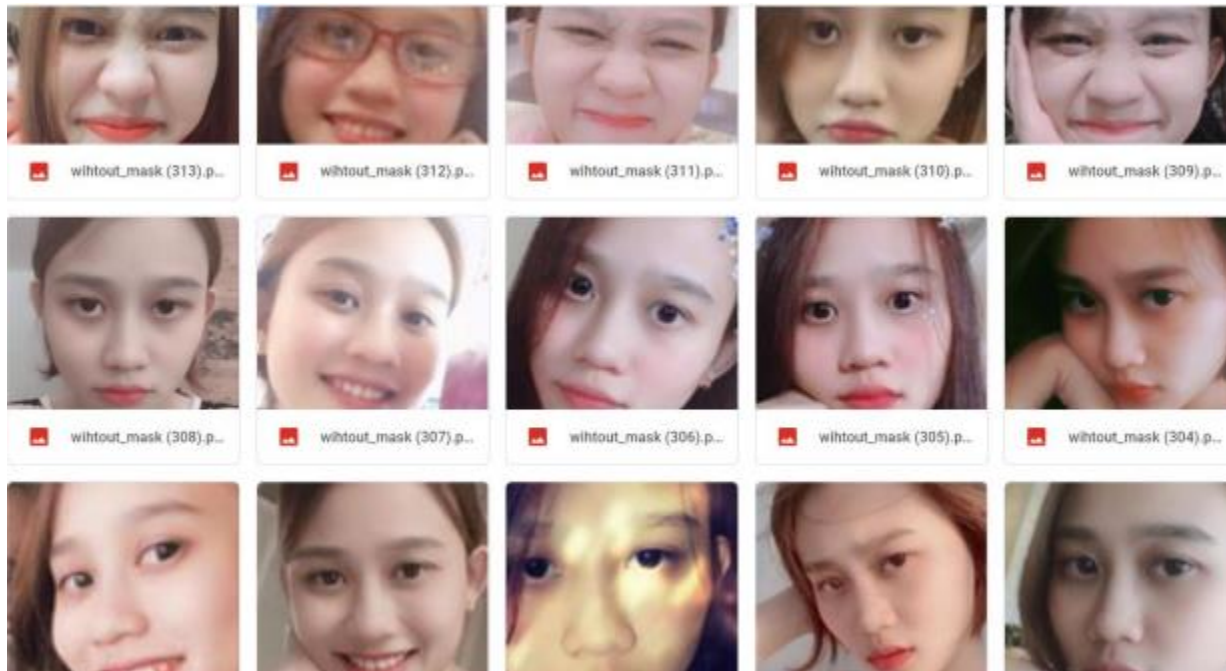
## II. Mô tả về bộ dữ liệu

- Các ảnh trong bộ data được thu thập từ các hình ảnh tự chụp , xin ảnh người quen từ các ảnh chụp trước và một số ảnh từ google
- Ảnh sau khi được thu thập sẽ dùng tool CascadeClassifier của OpenCV cắt mặt ra hoặc tự cắt đối với các mặt tool không nhận được mặt
- Sau khi cắt mặt từ bộ ảnh thu được :

+ 201 ảnh có khẩu trang



+ 284 ảnh không có khẩu trang



☞ Bộ data khá cân bằng và khá đa dạng với các góc mặt khác nhau, các loại khẩu trang khác nhau.

- Tiền xử lí dữ liệu:

+ Ảnh sau khi được load lên sẽ được resize về kích thước 32x32

+ Sau đó ảnh từ dạng mảng 3 chiều sẽ được làm phẳng thành 1 Vector

```
# load hình ảnh
image = cv2.imread(imagePath)

# preprocess ảnh
image = cv2.resize(image,(32,32)).flatten()
```

+ Cuối cùng các Vector ảnh là label của nó được chuyển sang dạng numpy

```
# chuyển label và data sang dạng mảng
labels = np.array(labels)
data = np.array(data)
```

- Tiến hành chia dữ liệu thành 2 phần : 75% dùng để train và 25% dùng để test

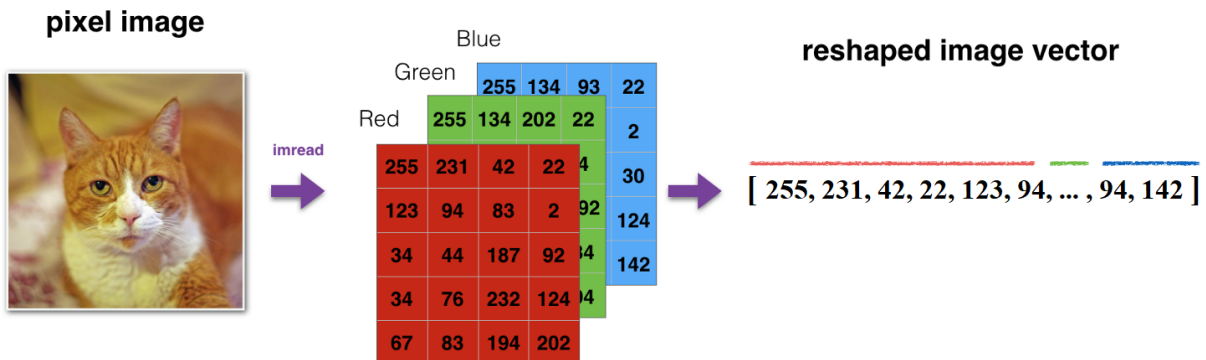
```
# chia dữ liệu thành 75% để train và 25% để test
(trainX, testX, trainY, testY) = train_test_split(data, labels, test_size=0.25, stratify=labels, random_state=1)
```

### III. Mô tả về đặc trưng

- Biến đổi từ 1 bức ảnh có mảng 3 chiều thành 1 vector
- Từ một ảnh có kích thước 32x32 thì sẽ chuyển thành 1 vector có 32x32x3 phần tử vì một ảnh có 3 kênh màu Red , Green , Blue.
- Việc này được thực hiện thông qua hàm flatten của thư viện numpy

```
# preprocess ảnh
image = cv2.resize(image,(32,32)).flatten()
```

- Hàm flatten sẽ lấy hàng ngang của từng cột sau đó ghép nó thành 1 hàng ngang duy nhất



#### IV.Mô tả về thuật toán

- Do label có dạng binary : 0 và 1 vì thế chọn các thuật toán Binary Classification
- Tiến hành training và đánh giá model thông qua hàm classification\_report
- Chọn thuật toán có accuracy tốt nhất làm model để predict các ảnh thực tế
- Các thuật toán được sử dụng :

- Decision Tree

```
1  # Model Decision Tree
2  Model_DT = DecisionTreeClassifier()
3  Model_DT.fit(trainX,trainY)
4  print(classification_report(testY,Model_DT.predict(testX)))
```

- Random Forest

```
# Model Random Forest
Model_RF = RandomForestClassifier()
Model_RF.fit(trainX,trainY)
print(classification_report(testY,Model_RF.predict(testX)))
```

- Logistic Regression

```
# Model Logistic Regression
model_Logic = LogisticRegression()
model_Logic.fit(trainX,trainY)
print(classification_report(testY, model_Logic.predict(testX)))
```



## V.Đánh giá kết quả, kết luận

- Decision Tree:

	precision	recall	f1-score	support
0	0.90	0.89	0.89	71
1	0.85	0.86	0.85	51
accuracy			0.88	122
macro avg	0.87	0.88	0.87	122
weighted avg	0.88	0.88	0.88	122

- Random Forest:

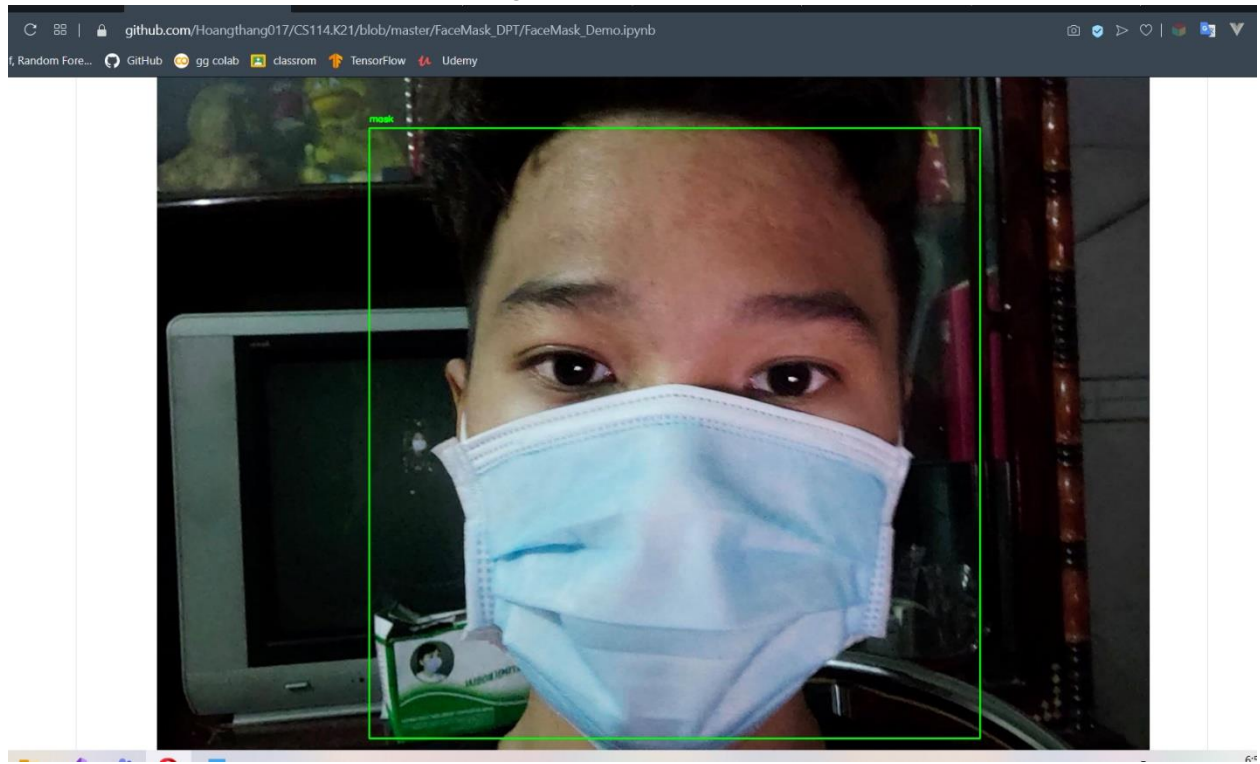
	precision	recall	f1-score	support
0	0.96	0.94	0.95	71
1	0.92	0.94	0.93	51
accuracy			0.94	122
macro avg	0.94	0.94	0.94	122
weighted avg	0.94	0.94	0.94	122

- Logistic Regression:

	precision	recall	f1-score	support
0	0.99	0.99	0.99	71
1	0.98	0.98	0.98	51
accuracy			0.98	122
macro avg	0.98	0.98	0.98	122
weighted avg	0.98	0.98	0.98	122

- Model có độ chính xác rất tốt trên tập dataset : Logistic Regression với 98%  
⇒ Chọn Logistic Regression để làm model chính dự đoán cho demo

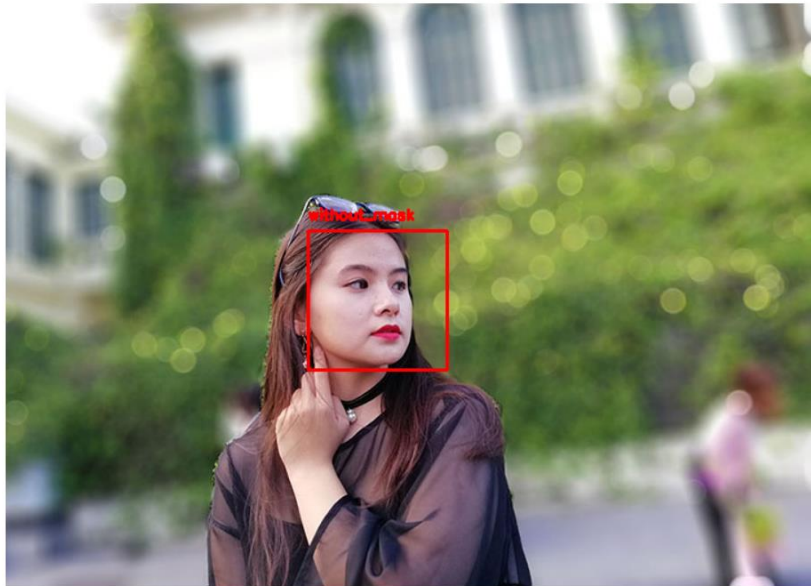
- Đối với các ảnh thực tế model nhận diện cũng khá tốt :  
+ Demo với ảnh có khẩu trang



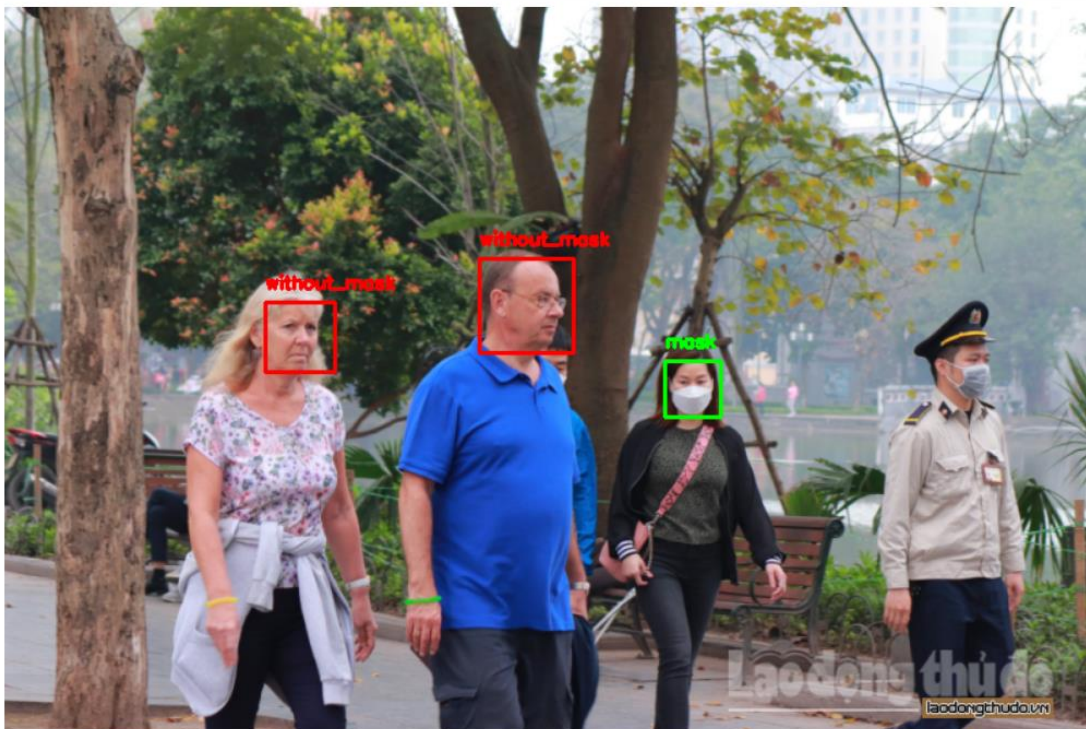
- + Demo với ảnh không có khẩu trang :

### Demo chân dung một người không đeo khẩu trang

```
In [ ]: # Load hình  
img = cv2.imread("/content/img2.jpg")  
  
# Dự đoán  
Predict_FaceMask(img)
```



+ Demo với ảnh nhiều người :



- Tuy nhiên , để đánh giá được một bức ảnh nhiều người model phải phụ thuộc vào tool nhận diện khuôn mặt của openCV

+ Tiến hành cắt mặt trong ảnh trên mà tool không nhận diện được để tiến hành test với model

```
# Load hình
face = cv2.imread("/content/cut _ img tool no detected.png")

cv2_imshow(cv2.resize(face,(224,224)))

face = cv2.resize(face,(32,32)).flatten()
face = np.array(face).reshape(1,-1)

result = Model_LR.predict(face)

if (result == 0):
    print("-----Wihtout_Mask-----")
else:
    print("-----Mask-----")
```



-----Mask-----

- Model vẫn còn một số hạn chế như việc nhầm lẫn các vật thể tương tự che vào mặt như khẩu trang model sẽ cho kết quả không chính xác

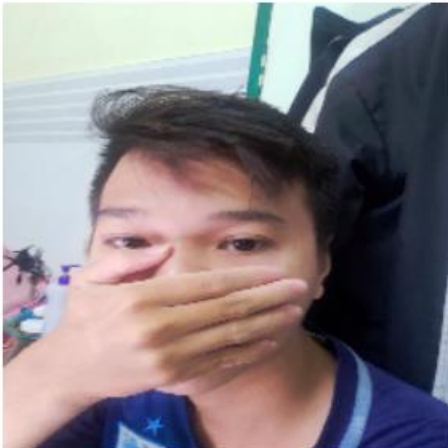
```
# Load hình
face = cv2.imread("/content/example (19).jpg")

cv2_imshow(cv2.resize(face,(224,224)))

face = cv2.resize(face,(32,32)).flatten()
face = np.array(face).reshape(1,-1)

result = Model_LR.predict(face)

if (result == 0):
    print("-----Wihtout_Mask-----")
else:
    print("-----Mask-----")
```



-----Mask-----

## VII.Link tham khảo

**Đồ án được tham khảo từ môn Máy Học CS114**

<https://towardsdatascience.com/classifying-cat-pics-with-a-logistic-regression-model-e35dfb9159bb>

<https://numpy.org/doc/stable/reference/generated/numpy.ndarray.flatten.html>

<https://medium.com/@alkeshab/face-detection-using-opencv-in-google-colaboratory-a7529a2bb921>