





# Đề tài: Phân loại biển báo giao thống







**GVHD:** TS. Mai Tiến Dũng

**Lớp:** CS231.P11

#### Thành viên:

22520521 – Phạm Đông Hưng 22520884 – Phan Công Minh



# Nội dung



01

Giới thiệu

02

Phương pháp

03

Thực nghiệm

04

Kết luận



Giới thiệu





# Bối cảnh thực tế















 Lý do chính lựa chọn đề tài: các hê thống giúp tự động phát hiện và nhận diện biển báo giao thông đem lại lợi ích to lớn, quan trọng, góp phần giúp cho giao thông đường bô được diễn ra thuận lợi và an toàn.

#### Phát biểu bài toán:

- Input: Ánh mới chứa biển báo giao thông chưa có nhãn, dữ liệu các ảnh biển báo kèm nhãn
- Output: Nhãn dư đoán của biến báo có trong ảnh









# Phương pháp





## Tiền xử lý ảnh

#### • Image Conversion:

- Áp dung **Auto-Orientation** cho các pixel (loai bỏ **EXIF-Orientation**)
- Thay đổi kích thước hình ảnh thành **640x640** pixel
- Áp dung **Auto Contrast** thông qua **Contrast Stretching**
- Ap dung **Adaptive Thresholding** cho anh

#### Feature Extraction:

- Sử dung **HOG** cho việc trích xuất đặc trưng biến báo
- Các tham số HOG sử dung:
- + Orientations: 9
- + Pixels per cell: (8, 8)
- + Cells per block: (2, 2)
- + Block Norm: L2-Hys



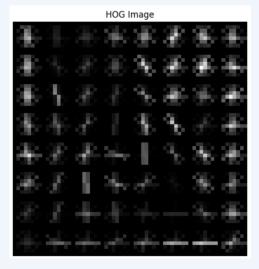














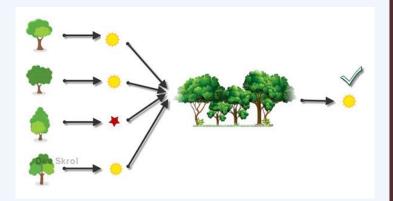




#### **Random Forest**



• Random Forest (RF) là một tập hợp các Decision Trees (Cây quyết định), và sử dụng một cơ chế gọi là Bagging (Bootstrap Aggregating) để cải thiện độ chính xác và giảm thiểu overfitting so với các mô hình cây quyết định đơn lẻ



## Áp dụng GridSearch

Fitting 5 folds for each of 72 candidates, totalling 360 fits

<u>C:\Users\Dong</u> Hung\AppData\Roaming\Python\Python39\site-packages\numpy\ma\core.py:2846: RuntimeWarning: invalid value encountered in cast

\_data = np.array(data, dtype=dtype, copy=copy,

Best parameters: {'class\_weight': 'balanced', 'max\_depth': 7, 'min\_samples\_leaf': 1, 'min\_samples\_split': 2, 'n\_estimators': 150}

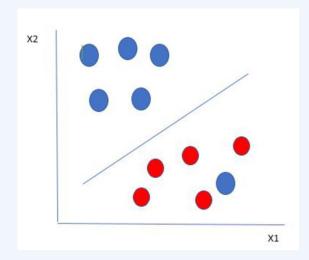






## **Support Vector Machine**

 SVM hoat đông bằng cách tìm siêu phẳng có biên độ lớn nhất, phân tách tốt nhất các điểm dữ liêu của các lớp khác nhau



## **Ap dung GridSearch**

469m 39.3s

Fitting 5 folds for each of 16 candidates, totalling 80 fits Best Parameters: {'C': 100, 'gamma': 'scale', 'kernel': 'rbf'}







Thực nghiệm



+





#### • Dataset:

- Bộ dữ liệu gốc được sử dụng là **Street Traffic Signs in Vietnam-Coco**, được cung cấp bởi Kaggle (<a href="https://www.kaggle.com/datasets/lvnduy/street-traffic-signs-in-vietnam-coco">https://www.kaggle.com/datasets/lvnduy/street-traffic-signs-in-vietnam-coco</a>).
- Dữ liệu bổ sung cho nhãn bị thiếu được tải về từ google search và được đồng bộ vào bộ dữ liệu gốc.
- Áp dụng tăng cường dữ liệu để tăng tính đa dạng cho dữ liệu:

Shear: ±15° Horizontal, ±15° Vertical

Exposure: Between -25% and +25%

- Về cấu trúc bộ dữ liệu, tổng cộng có 10837 ảnh, chia thành 3 thư mục: train (9471 ảnh), valid (785 ảnh), test (617 ảnh).









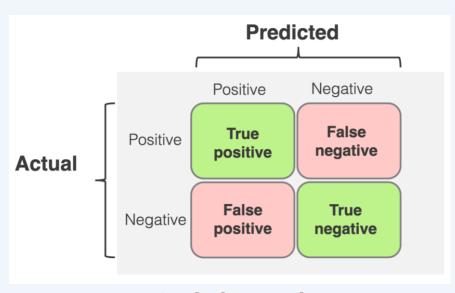
#### • Đánh giá:

$$Accuracy = \frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN}$$

$$ext{Precision} = rac{TP}{TP + FP}$$

$$ext{Recall} = rac{TP}{TP + FN}$$

$$F1 Score = \frac{2 \cdot Precision \cdot Recall}{Precision + Recall}$$



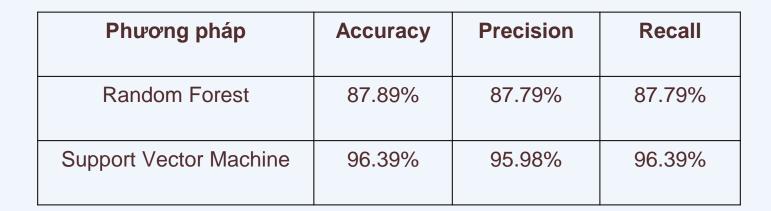
**Confusion Matrix** 







## Kết quả đánh giá







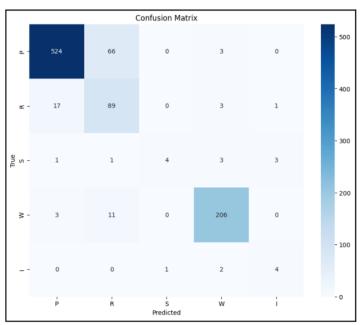


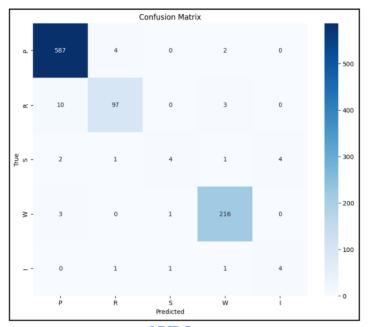


### **Confusion Matrix**



### Tập Test:





RandomForest







# Trường hợp nhầm lẫn







Kết luận





- Kết quả huấn luyện và đánh giá từ hai mô hình máy học được áp dụng trên qua hai lần chạy kiểm thử trên valid và test nhìn chung là khá tốt. SVM có độ chính xác tổng thể và độ ổn định của các thông số có phần nhỉnh hơn RF một chút.
- Hai phương pháp đều thể hiện hiệu suất đáng khích lệ dành cho bài toán phân loại biển báo giao thông và còn có thể hứa hẹn cải thiện hiệu suất hơn nhờ vào bước phân tích đặc trưng và xử lý ảnh tốt hơn.





