

# CLASSIFICATION

- Thuật toán kNN
- Đánh giá giải thuật phân lớp
- Úng dụng

- Là thuật toán supervised-learning đơn giản nhất.
- Được xếp vào lớp giải thuật *lười học*

- Ý tưởng hoạt động
  - Với mỗi điểm dữ liệu, nhãn được suy ra từ nhãn của điểm dữ liệu láng giềng gần nhất trong training dataset
  - Xét điểm gần nhất bằng:
    - độ đo Euclide tính trọng số khoảng cách

• Độ đo khoảng cách Euclide

$$dist(X_1, X_2) = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x_{1i} - x_{2i})^2}$$

$$V\acute{O}i \qquad X_1 = (x_{11}, x_{12}, ..., x_{1n}) \text{ và } X_2 = (x_{21}, x_{22}, ..., x_{2n})$$

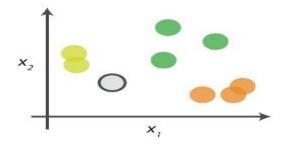
Chuẩn hóa dữ liệu

$$v' = \frac{v - min_A}{max_A - min_A}$$

Minh họa thuật toán

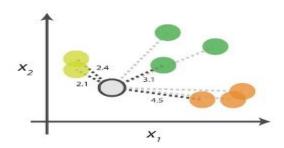
#### **kNN Algorithm**

#### 0. Look at the data



Say you want to classify the grey point into a class. Here, there are three potential classes - lime green, green and orange.

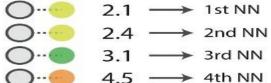
#### 1. Calculate distances



Start by calculating the distances between the grey point and all other points.

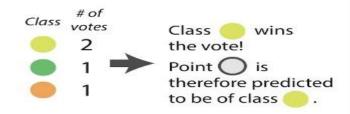
#### 2. Find neighbours

#### Point Distance



Next, find the nearest neighbours by ranking points by increasing distance. The nearest neighbours (NNs) of the grey point are the ones closest in dataspace.

#### 3. Vote on labels



Vote on the predicted class labels based on the classes of the k nearest neighbours. Here, the labels were predicted based on the k=3 nearest neighbours.

- Ưu điểm:
  - Độ phức tạp tính toán của quá trình training là bằng 0.
  - Không tốn thời gian để học.
- Nhược điểm:
  - Tốn thời gian tính toán trong quá trình phân lớp
  - Nhạy cảm với giá trị nhiễu

- Tăng tốc thuật toán
  - Sắp xếp tập dữ liệu đầu vào dưới dạng cây tìm kiếm → O(log(n))
  - Pruning: cắt tỉa những phần tử dữ liệu biết chắc là vô nghĩa

• Code minh họa thuật toán

• Một số công thức đánh giá

TP: SL phần tử đoán đúng lớp +1

TN: SL phần tử đoán đúng lớp -1

FP: SL phần tử đoán nhầm +1 sang -1

FN: SL phần tử đoán nhầm -1 sang +1

Bảng 6.2 Ma trận lẫn lộn		
	Lớp được dự đoán bởi giải thuật phân lớp	
Lớp thực tế	+1	-1
+1	TP	FN
-1	FP	TN

Tỉ lệ lỗi tổng thể:

$$Error = \frac{FP + FN}{TP + FP + TN + FN} \times 100\%$$

Độ chính xác tổng thể:

$$Accuracy = \frac{TP + TN}{TP + FP + TN + FN} \times 100\%$$

• Chia dữ liệu Theo phương pháp houldout (lấy ngẫu nhiên 2/3 dữ liệu cho training và 1/3 cho test → chất lượng giải thuật rất tốt //rất xấu

• Phương pháp: lấy mẫu ngẫu nhiên (random subsampling)

Thực hiện chia dữ liệu k lần

- Mỗi lần thực hiện training và test
- Lấy kết quả trung bình của tất cả các lần test là kết quả của thuật toán

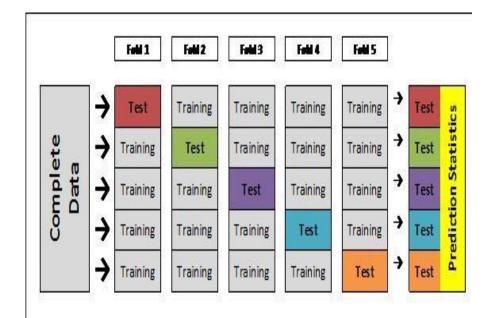
Phương pháp: thẩm định chéo (cross-validation)

Chia thành k tập với kích thước gần bằng nhau (D1, D2,..., Dk)

Lặp lại quá trình đó k lần

- Tại lần lặp thứ i tập Di sẽ là test set,
 các tập còn lại là training test.

Đảm bảo tính ngẫu nhiên của thuật toán.



## ÚNG DUNG



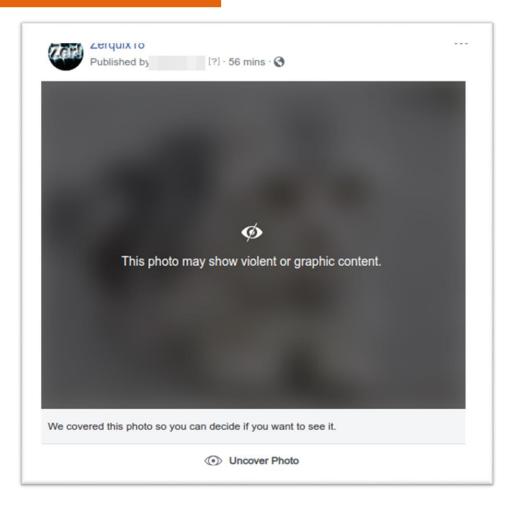
 Trong các mail server (như gmail hay yahoo), chúng ta vẫn thấy các hệ thống lọc thư rác, nó có khả năng phân loại được các thư rác (spam mail) và đưa vào thùng rác. Chức năng này làm cho người dùng thấy rất thuận tiện và tránh được bực mình.

 Trong ngân hàng, khi xem xét hồ sơ của một khách hàng cần vay vốn, nếu ta có thể phân lớp được khách hàng này thuộc lớp "an toàn" hay "mạo hiểm" thì sẽ có ý nghĩa rất quan trọng cho người ra quyết định cho vay vốn.



## ÚNG DUNG

 Các dịch vụ trực tuyến (chia sẻ ảnh, tin hay video) rất cần có một hệ phân lớp có khả năng phát hiện ra các bản tin, các hình ảnh hay video có nội dung không phù hợp như các nội dung dung tục, hay không phù hợp với văn hóa, chính trị, ...





# THANK YOU

- Lưu Hoài Linh
- Đinh Xuân Hùng
- Nguyễn Linh