DEEP LEARNING

Perceptron đa tầng (MLP)

Phạm Nguyên Khang

pnkhang@cit.ctu.edu.vn

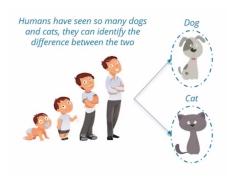
CAN THO, 22/12/2022

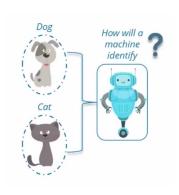
Nội dung

- Học sâu là gì?
- Học sâu hoạt động như thế nào?
- · Perceptron đơn tầng
- · Hạn chế của Perceptron đơn tầng
- Perceptron đa tầng (MLP)

1

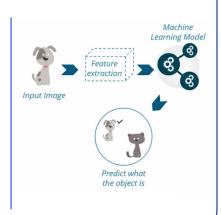
Học sâu là gì?





Học sâu là gì?

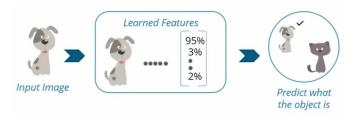




.

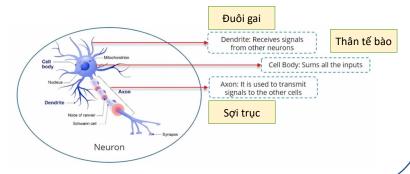
Học sâu là gì?

 Học sâu bỏ qua bước trích đặc trưng thủ công (feature extraction), ảnh đầu vào được đưa trực tiếp vào thuật toán/mô hình học sâu, để dự báo đối tượng là gì.



Học sâu hoạt động như thế nào?

 Học sâu là một dạng của học máy (machine learning), sử dụng một mô hình tính toán dựa trên bộ não của con người

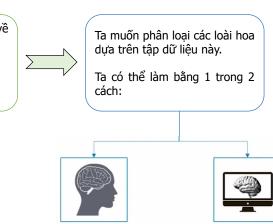


5

Tại sao ta cần nơ rơn nhân tạo?

Giả sử ta có tập dữ liệu về các loài hoa, bao gồm:

- Sepal length
- Sepal width
- Petal length
- Petal width

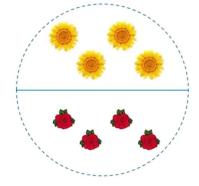


Tại sao ta cần nơ rơn nhân tạo?

Phân loại hoa bằng AI

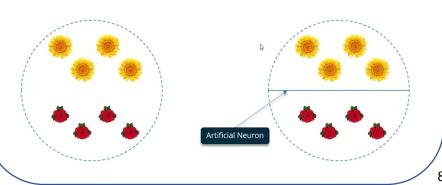






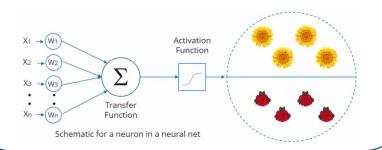
Tại sao ta cần nơ rơn nhân tạo?

- Hệ thống AI phân loại 2 loài hoa
 - Nhờ vào 1 nơ ron nhận tạo, ta có thể phân loại 2 loài hoa



Perceptron

- Perceptron là một loại nơ ron nhân tạo có mô hình tính toán gồm:
 - Hàm truyền (transfer function), thường là tổng
 - Hàm kích hoạt (activation function): ngưỡng, sigmoid



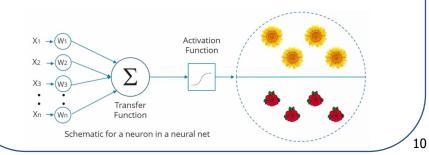
Perceptron

• x_i: đầu vào

• w_j: các trọng số

• f: hàm kích hoạt

$$\hat{y} = f\left(\sum_{j=1}^{n} x_j w_j\right)$$



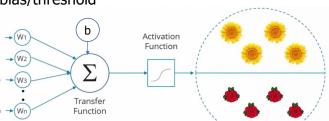
Perceptron

• x_j: đầu vào

• w_j: các trọng số

• f: hàm kích hoạt

• b: bias/threshold



Schematic for a neuron in a neural net

9



• Thuật toán huấn luyện Perceptron



- Đưa dữ liệu x = (x₁, x₂, ..., x_n) và Perceptron và tính giá trị đầu ra ŷ
- Cập nhật các trọng số và ngưỡng

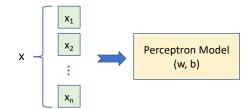
- x: đầu vào
- y: đầu ra mong muốn
- ŷ: đầu ra của perceptron, được tính dựa trên đầu vào x
- α: tốc độ học

$$w_j = w_j + \alpha(y - \hat{y})x_j$$

$$b = b + \alpha(y - \hat{y})$$

Perceptron

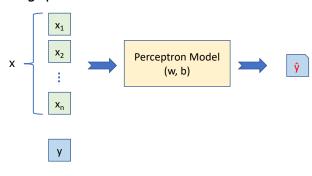
· Tổng quát hoá



1

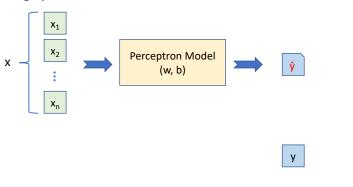
Perceptron

Tổng quát hoá



Perceptron

Tổng quát hoá

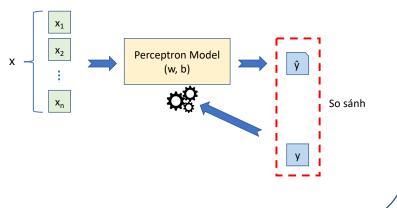


14

12

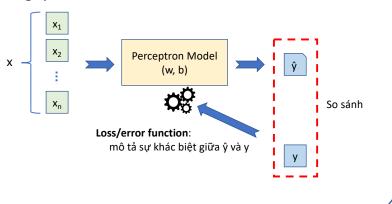
Perceptron

Tổng quát hoá



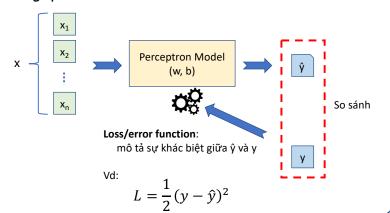
Perceptron

Tổng quát hoá



Perceptron

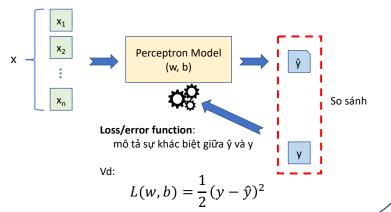
Tổng quát hoá



Perceptron

Tổng quát hoá

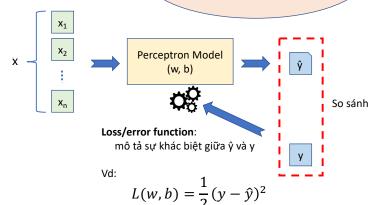
18





· Tổng quát hoá

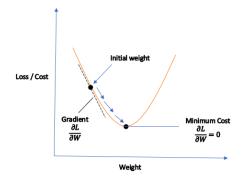
Huấn luyện perceptron = Tìm w, b sao cho L → min



Perceptron

- Tìm w,b sao cho L nhỏ nhất
 - Thuật toán giảm gradient

$$L(w,b) = \frac{1}{2}(y - \hat{y})^2$$



∕ → 1

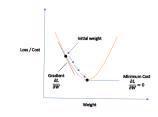
Perceptron

- Tìm w, b sao cho L nhỏ nhất
 - Thuật toán giảm gradient

 $L(w,b) = \frac{1}{2}(y - \hat{y})^2$

- Khởi tạo ngẫu nhiên w, b
- Lặp
 - Cập nhật w, b theo hướng ngược hướng của gradient L

$$w_{j} = w_{j} - \alpha \frac{\partial L}{\partial w_{j}}$$
$$b = b - \alpha \frac{\partial L}{\partial b}$$



Perceptron

• Tính đạo hàm riêng

$$L(w,b) = \frac{1}{2}(y - \hat{y})^2$$

$$\frac{\partial L}{\partial w_j} = ?$$

$$\hat{y} = f\left(\sum_{j=1}^{n} x_j w_j + b\right)$$

$$\frac{\partial L}{\partial b} = ?$$

$$f(u) = u$$

$$x_i, y$$
: hằng số

22

Perceptron

• Thuật toán huấn luyên Perceptron (xem lai)

Khởi tạo các trọng số w_j và ngưỡng b

Đưa dữ liệu x = (x₁, x₂, ..., x_n) và Perceptron và tính giá trị đầu ra ŷ

Cập nhật các trọng số và ngưỡng

- x: đầu vào
- y: đầu ra mong muốn
- ŷ: đầu ra của perceptron, được tính dựa trên đầu vào x
- α: tốc độ học

 $w_j = w_j + \alpha(y - \hat{y})x_j$ $b = b + \alpha(y - \hat{y})$

24

Perceptron

- Quy trình
 - 1. Xây dựng mô hình, xác định các tham số
 - 2. Định nghĩa hàm loss/error
 - 3. Tìm tham số sao cho hàm loss nhỏ nhất

۷.

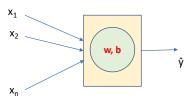
Perceptron

- Quy trình
 - 1. Xây dựng mô hình, xác định các tham số
 - 2. Định nghĩa hàm loss/error
 - 3. Tìm tham số sao cho hàm loss nhỏ nhất

- Cài đặt bằng Keras
 - 1. Tạo mô hình chỉ gồm 1 tầng, 1 nơ ron
 - Liên kết với mô hình với hàm loss và phương pháp tối ưu
 - 3. Thực hiện tối ưu hàm loss

Perceptron

- · Cài đặt Perceptron bằng Keras
 - 1. Tạo mô hình chỉ gồm 1 tầng, 1 nơ ron
 - 2. Liên kết với mô hình với hàm loss, phương pháp tối ưu và tiêu chí đánh giá
 - 3. Thực hiện tối ưu hàm loss



Perceptron

Perceptron

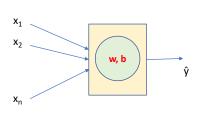
20

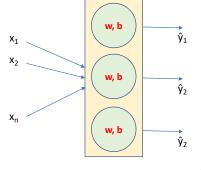
30

Perceptron đơn tầng (SLP)

• Mạng nơ ron chỉ gồm 1 tầng

• Có thể có nhiều nơ ron (perceptron)





Phân lớp nhị phân (2 lớp)

Phân lớp đa lớp (> 2 lớp)

Thực hành

- Phân loại hoa iris (2 lớp)
 - Download tập dữ liệu iris (https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learningdatabases/iris/)
 - Giữ lại 100 dòng đầu tiên => lưu vào biến Data
 - Biến đổi nhãn (cột cuối)
 - Iris-setosa => 0
 - Iris-versicolor => 1
 - Xáo trộn dữ liệu Data, tách ra thành train (80%) và test (20%)

Thực hành

- Xây dựng mô hình
 - 1 tầng (Dense) gồm 1 nơ ron duy nhất (2 lớp)
 - input_shape: (4,)
 - use_bias: true (mặc định)
 - · Activation: sigmoid
- · Biên dịch mô hình
 - · Optimizer: 'adam'
 - Loss: 'binary_crossentropy'
 - Metrics: ['accuracy']

Thực hành

- · Xây dựng mô hình
- · Biên dịch mô hình
- Huấn luyện mô hình
 model.fit(train[:, 0:4], train[:, -1],
 epochs=150, batch_size=32, verbose=0)
- Đánh giá mô hình

32

Thực hành

- Phân loại hoa iris (3 lớp)
 - Download tập dữ liệu iris (https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learningdatabases/iris/)
 - Xử lý toàn bộ tập dữ liệu
 - Biến đổi nhãn
 - Iris-setosa => 0
 - Iris-versicolor => 1
 - Iris-virginica => 2

Thực hành

- Xây dưng mô hình
 - 1 tầng (Dense) gồm 3 nơ ron (3 lớp)
 - input_shape: (4,)
 - use_bias: true (mặc định)
 - Activation: softmax
- · Biên dịch mô hình
 - · Optimizer: 'adam'
 - Loss: 'sparse_categorical_crossentropy'
 - Metrics: ['accuracy']

Tuần tới

- Nhược điểm của Perceptron
- Mạng perceptron đa tầng (MLP)
- Cài đặt mạng perceptron đa tầng bằng Keras
- Behind the scene of Keras
 - Tensorflow
 - Lan truyền ngược (Backpropagation)
 - Tính đạo hàm tự động (Gradients and automatic differentiation)

THANK YOU

