



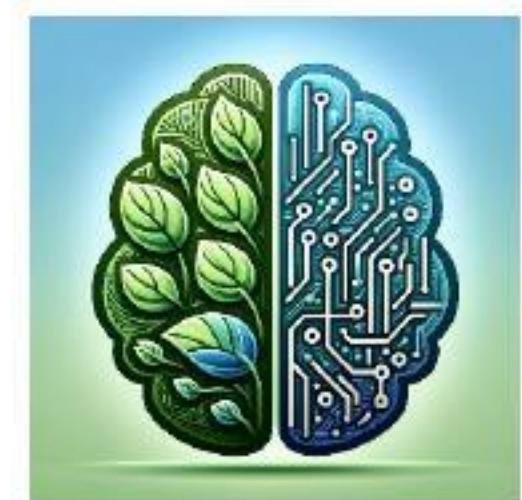
Natural Language Processing with Deep Learning

Bài 3: PYTORCH & DEEP LEARNING MODELS



https://csc.edu.vn/data-science-machine-learning/natural-language-processing-with-deep-learning_293

2023





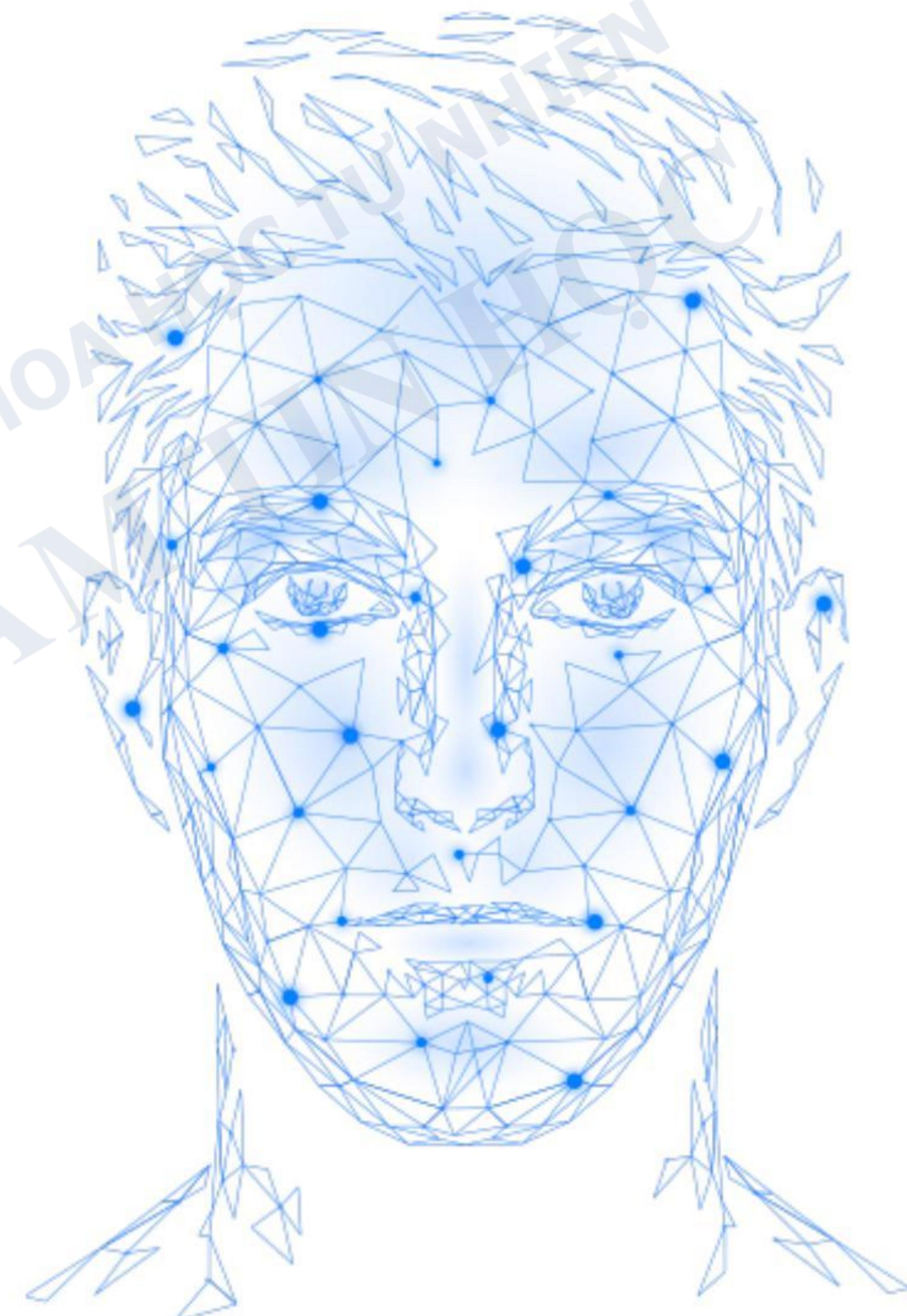
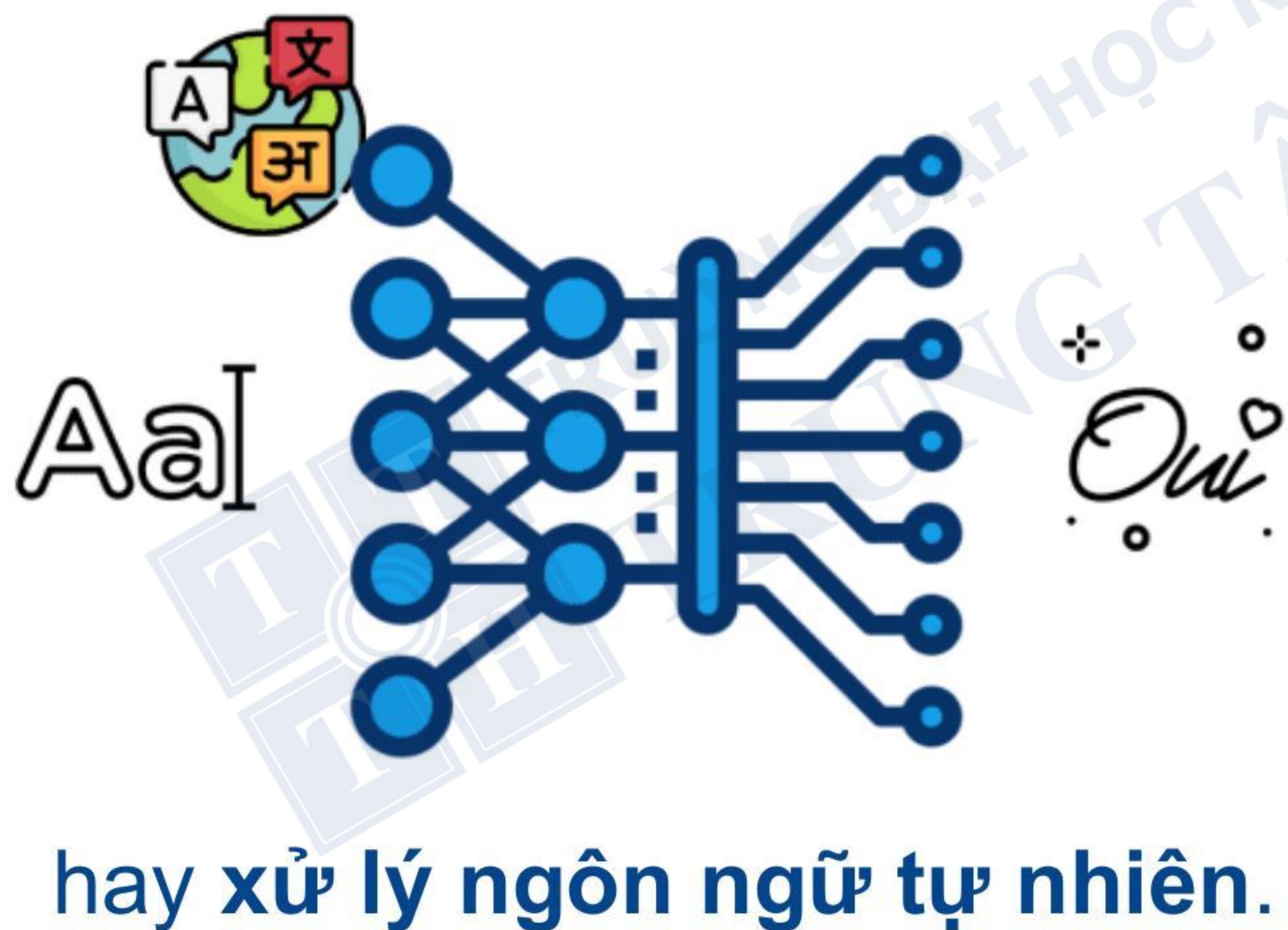
I. Tổng quan về các mô hình Deep Learning

II. Mô hình Linear và Logistic Regression

III. Mô hình mạng Neural Network

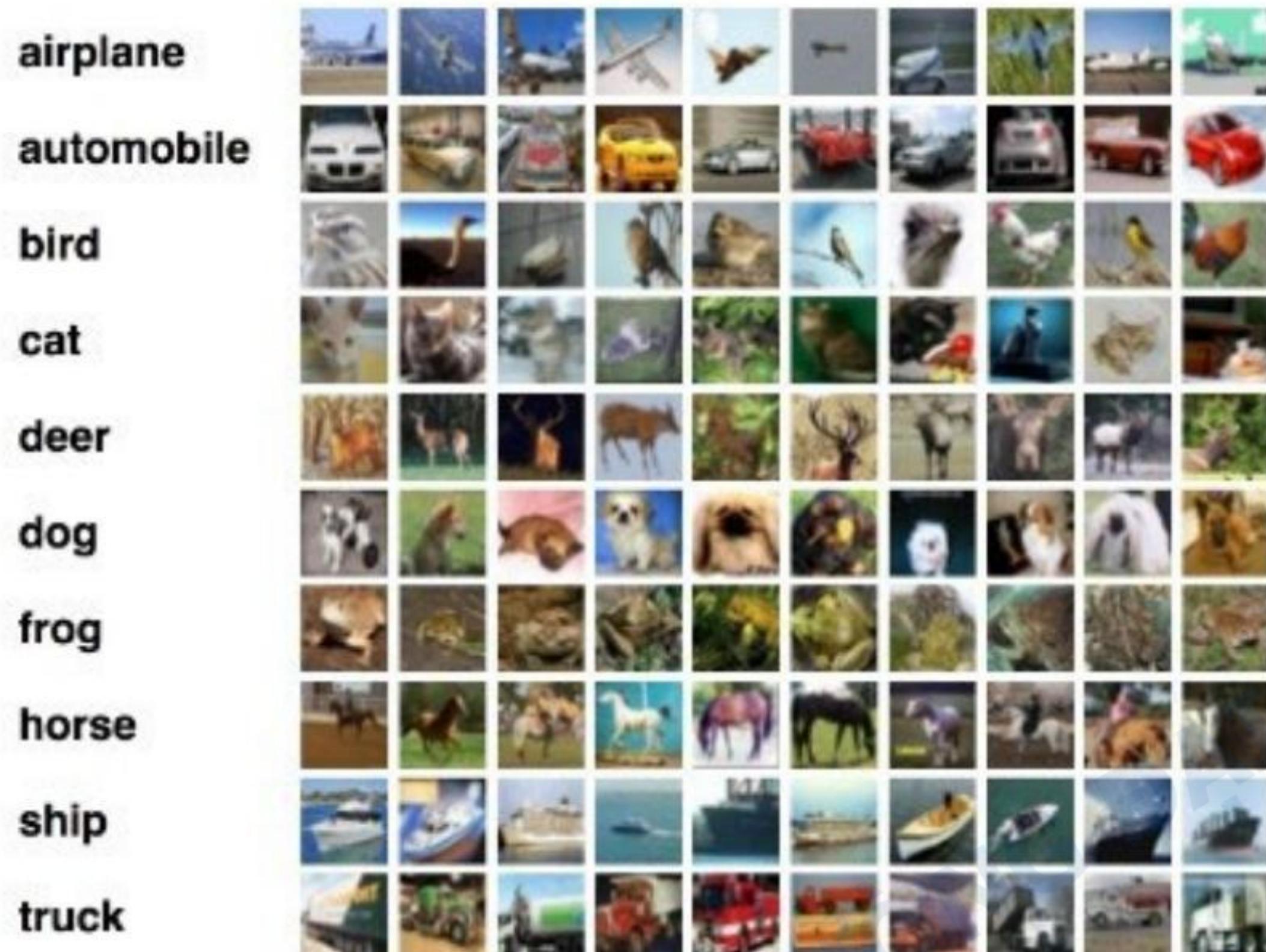
Tổng quan Deep Learning

- Deep Learning là nhánh quan trọng trong Machine Learning, áp dụng rộng rãi trong tác vụ **xử lý hình ảnh**



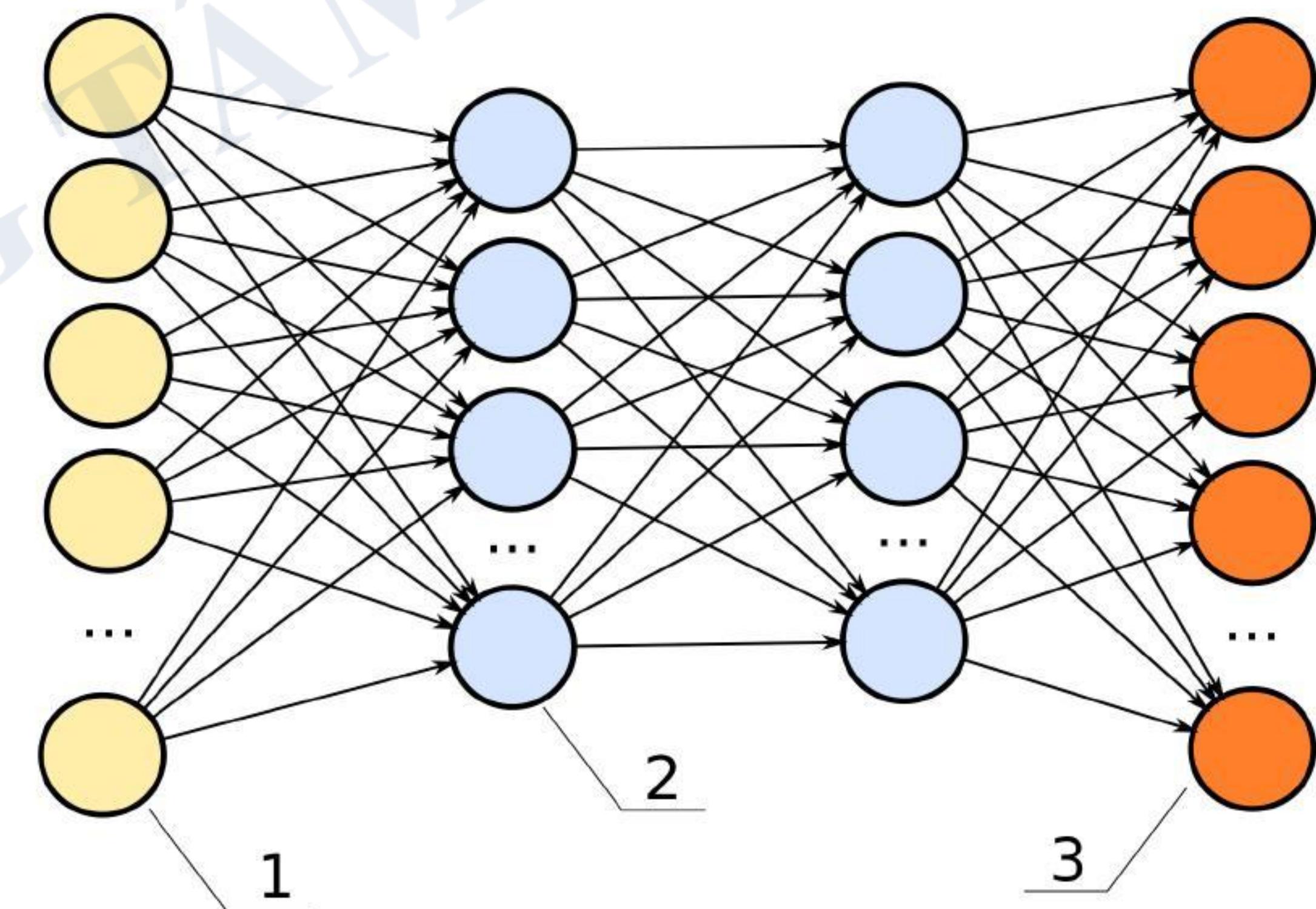
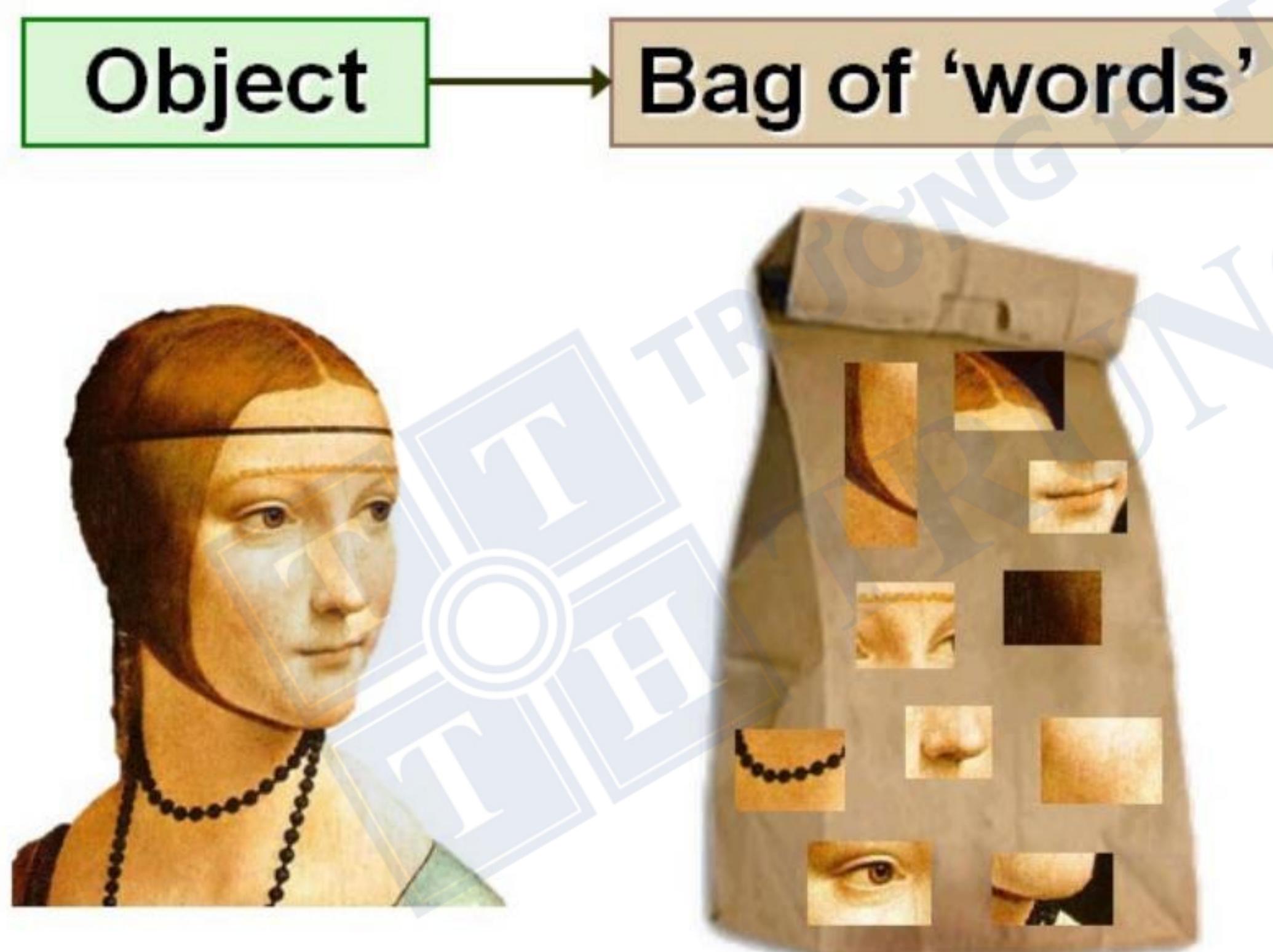
hay **xử lý ngôn ngữ tự nhiên**.

Tổng quan Deep Learning



Tổng quan Deep Learning

- Deep Learning dùng mạng **neural network** để học và hiểu các đặc trưng phức tạp từ dữ liệu input.
- Mạng này có khả năng tự học và cải thiện theo thời gian, giúp nó linh hoạt khi giải quyết các bài toán phức tạp.





I. Tổng quan về các mô hình Deep Learning

II. Mô hình Linear và Logistic Regression

III. Mô hình mạng Neural Network



Tổng quan Loss function

Các bước tính Loss Function

1. Khởi tạo mạng **neural network** với trọng số ngẫu nhiên.
2. Thực hiện **forward pass**.
3. Tính **hàm loss**.
4. Tính toán **gradient**.
5. Thay đổi **trọng số** dựa trên gradient.



Tổng quan Loss function

Loss Function cho deep learning models

- ✓ Đối với Regression: **Mean Square Error**.
- ✓ Đối với Classification: **Cross-Entropy Loss**.
- ✓ Đối với các vấn đề phức tạp hơn (như object detection): các hàm loss phức tạp hơn như **Softmax Cross-Entropy Loss**.

Softmax Cross-Entropy Loss



cat	3.2
car	5.1
frog	-1.7

$$P(Y = k | X = x_i) = \frac{e^{s_k}}{\sum_j e^{s_j}}$$

Softmax
Function



Softmax Cross-Entropy Loss



cat **3.2**
car 5.1
frog -1.7

Probabilities
must be ≥ 0

24.5
164.0
0.18

unnormalized
probabilities

$$P(Y = k | X = x_i) = \frac{e^{s_k}}{\sum_j e^{s_j}}$$

Softmax
Function



Softmax Cross-Entropy Loss



Probabilities
must be ≥ 0

cat

3.2

car

5.1

frog

-1.7

exp	24.5
	164.0
	0.18

unnormalized
probabilities

$$P(Y = k | X = x_i) = \frac{e^{s_k}}{\sum_j e^{s_j}}$$

Softmax
Function

Probabilities
must sum to 1

0.13
0.87
0.00

probabilities



Softmax Cross-Entropy Loss



cat **3.2**
car 5.1
frog -1.7

Probabilities
must be ≥ 0

24.5
164.0
0.18

unnormalized
probabilities

$\xrightarrow{\text{exp}}$

Probabilities
must sum to 1

0.13
0.87
0.00

probabilities

$$P(Y = k | X = x_i) = \frac{e^{s_k}}{\sum_j e^{s_j}}$$

Softmax
Function

$$L = -\ln(0.13) = 2.0404$$



Tổng quan Linear Regression

- **Linear Regression** là mô hình dự đoán giá trị output dựa trên các input và mối quan hệ tuyến tính giữa chúng.
- Công thức toán học của Linear Regression là:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i$$

Annotations for the equation:

- Dependent Variable → Y_i
- Population Y intercept → β_0
- Population Slope Coefficient → β_1
- Independent Variable → X_i
- Random Error term → ε_i
- Line component → $\beta_0 + \beta_1 X_i$
- Random Error component → ε_i



Ứng dụng Linear Regression

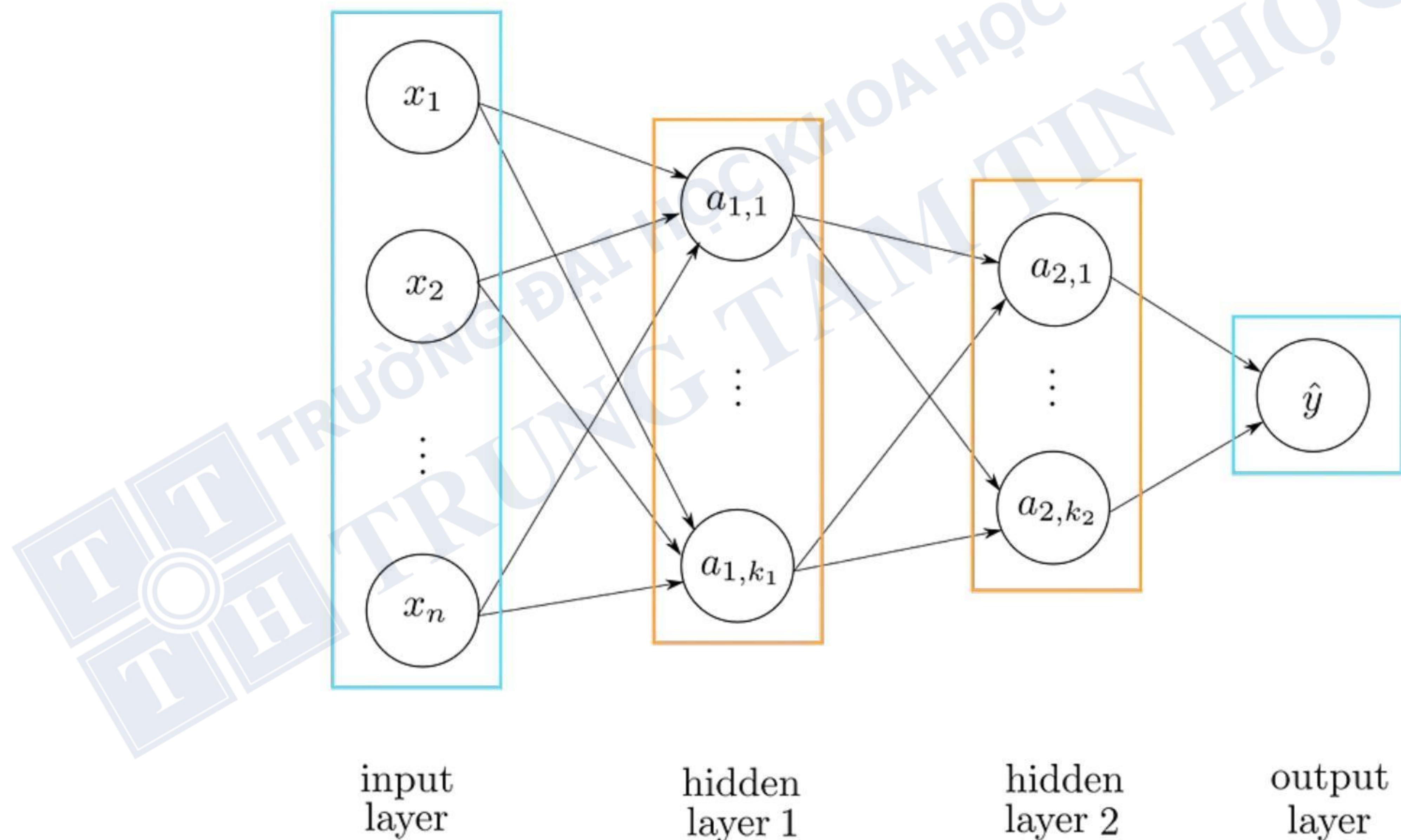
- **Linear Regression** có nhiều ứng dụng trong thực tế như dự đoán giá nhà dựa trên diện tích, dự đoán doanh thu của một công ty dựa trên các chỉ số kinh doanh, và dự đoán xu hướng thị trường dựa trên các yếu tố kinh tế...

Neural Network & Linear Regression



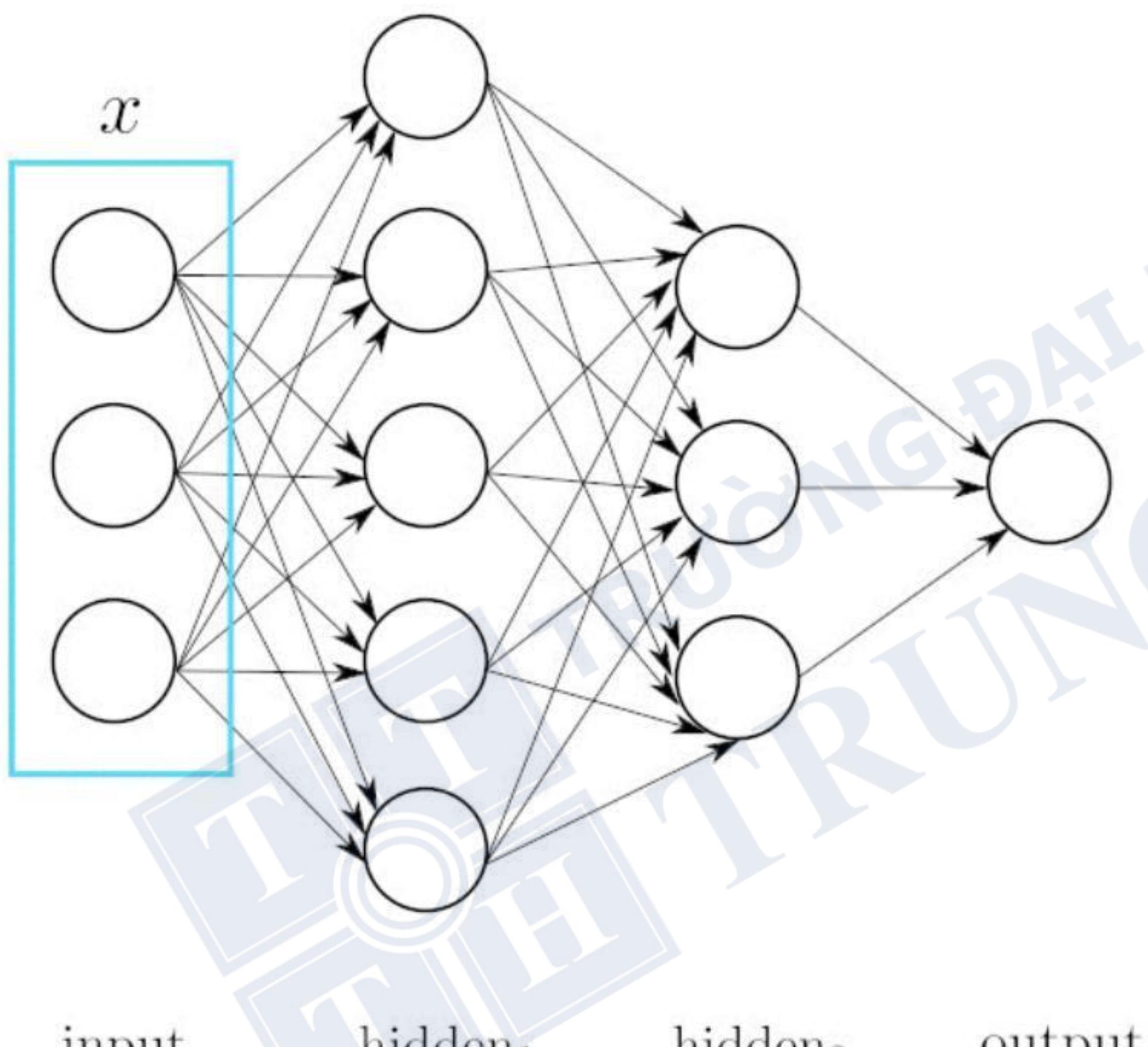
Forward Pass

$$x \xrightarrow{f_1} f_1(W_1x + b_1) \xrightarrow{f_2} f_2(W_2a_1 + b_2) \xrightarrow{\Sigma} \hat{y}$$



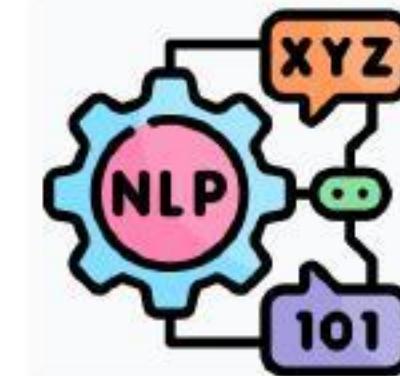


Ví dụ Neural Network & Linear Regression

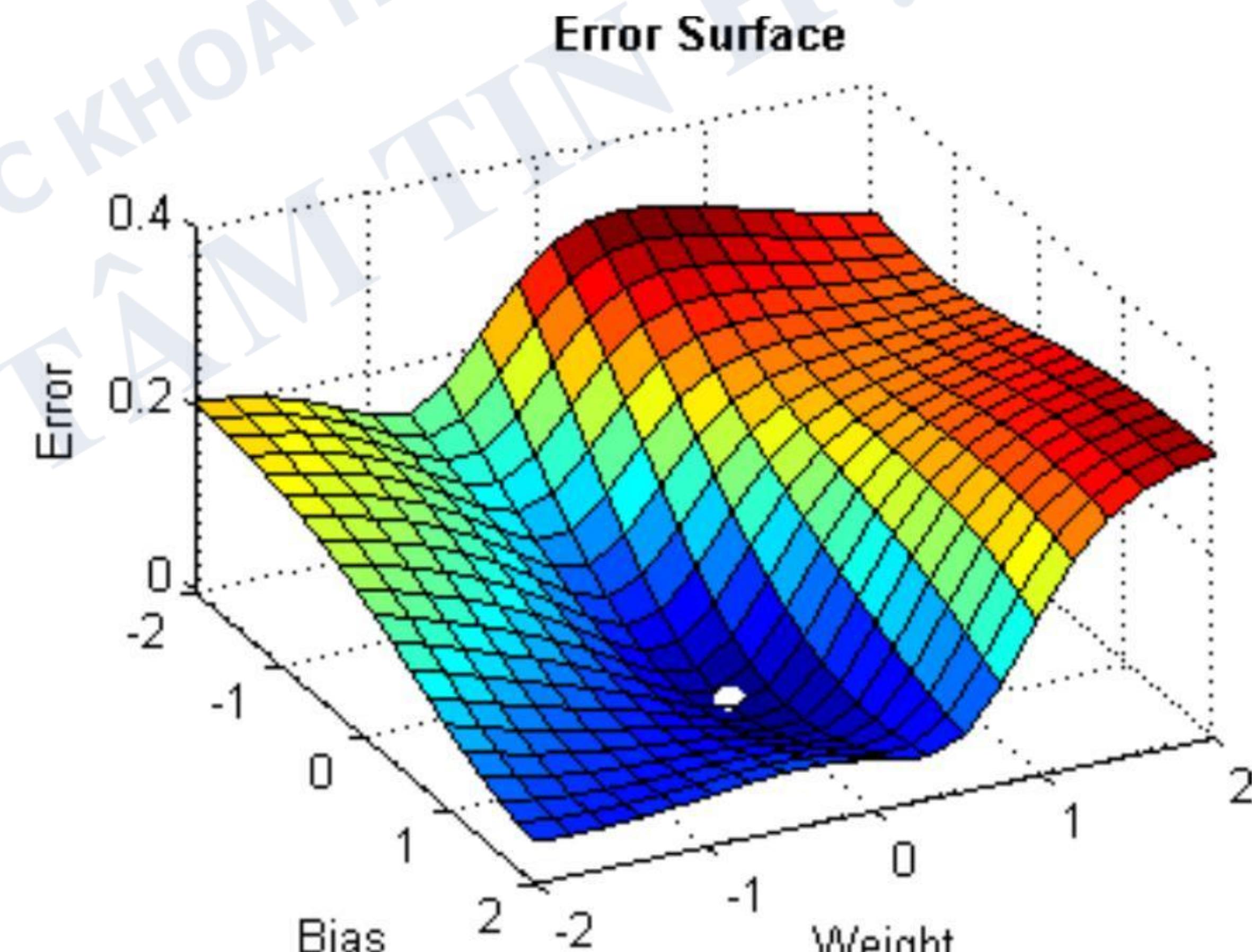
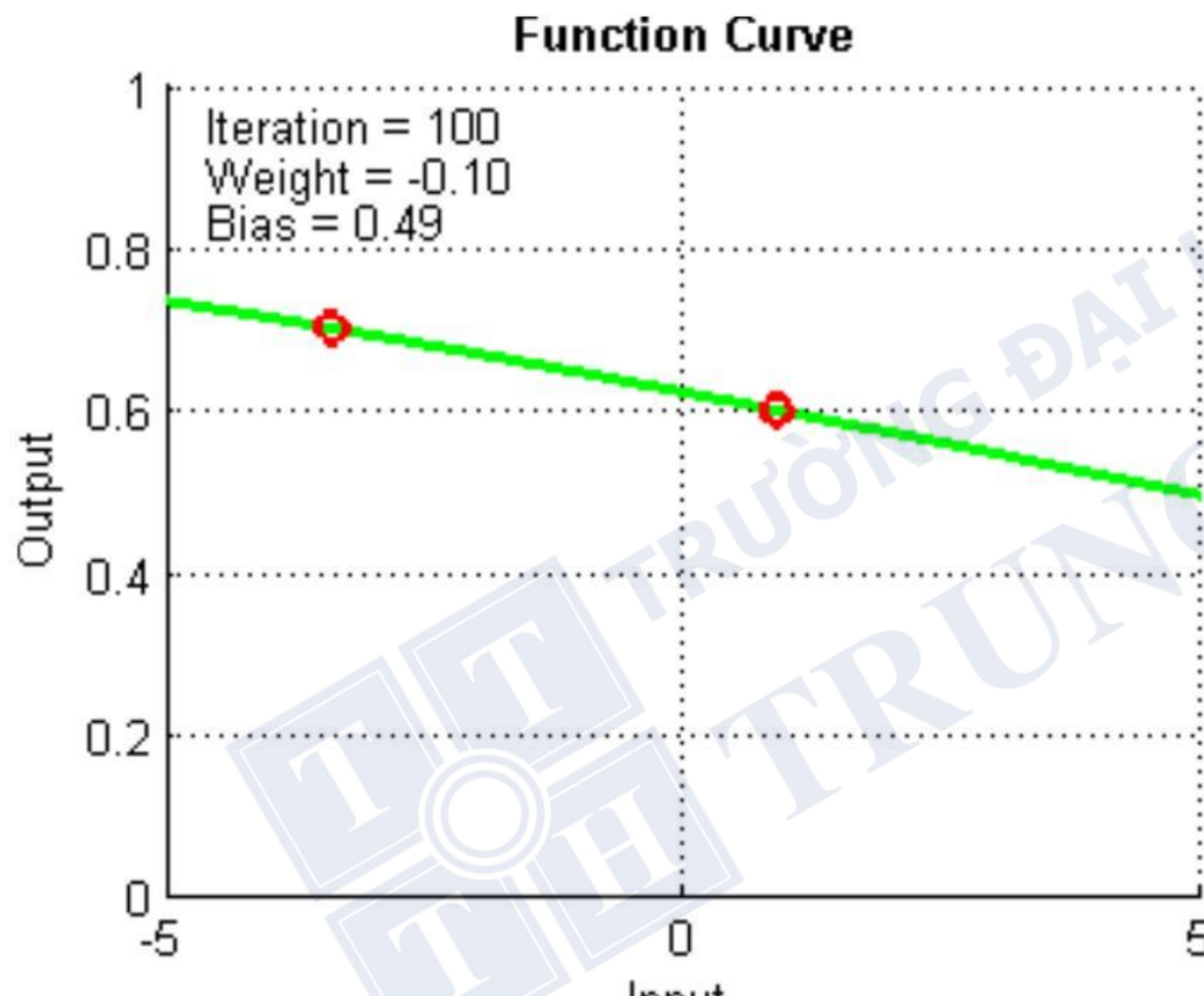


Start with the input layer:

Bài toán Linear Regression



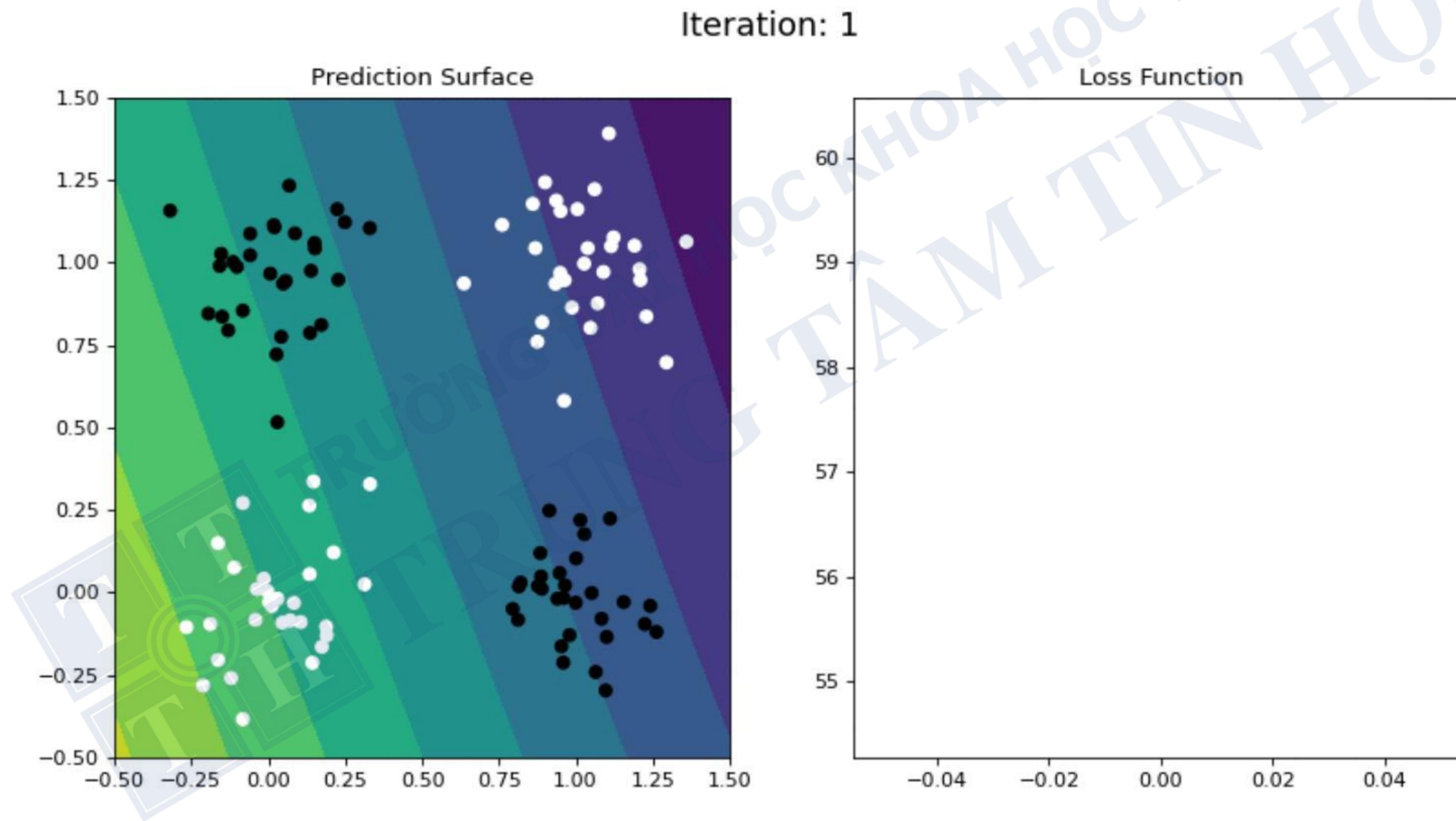
Loss Function bài toán non-linear



Bài toán Non-linear Regression



Loss Function bài toán non-linear





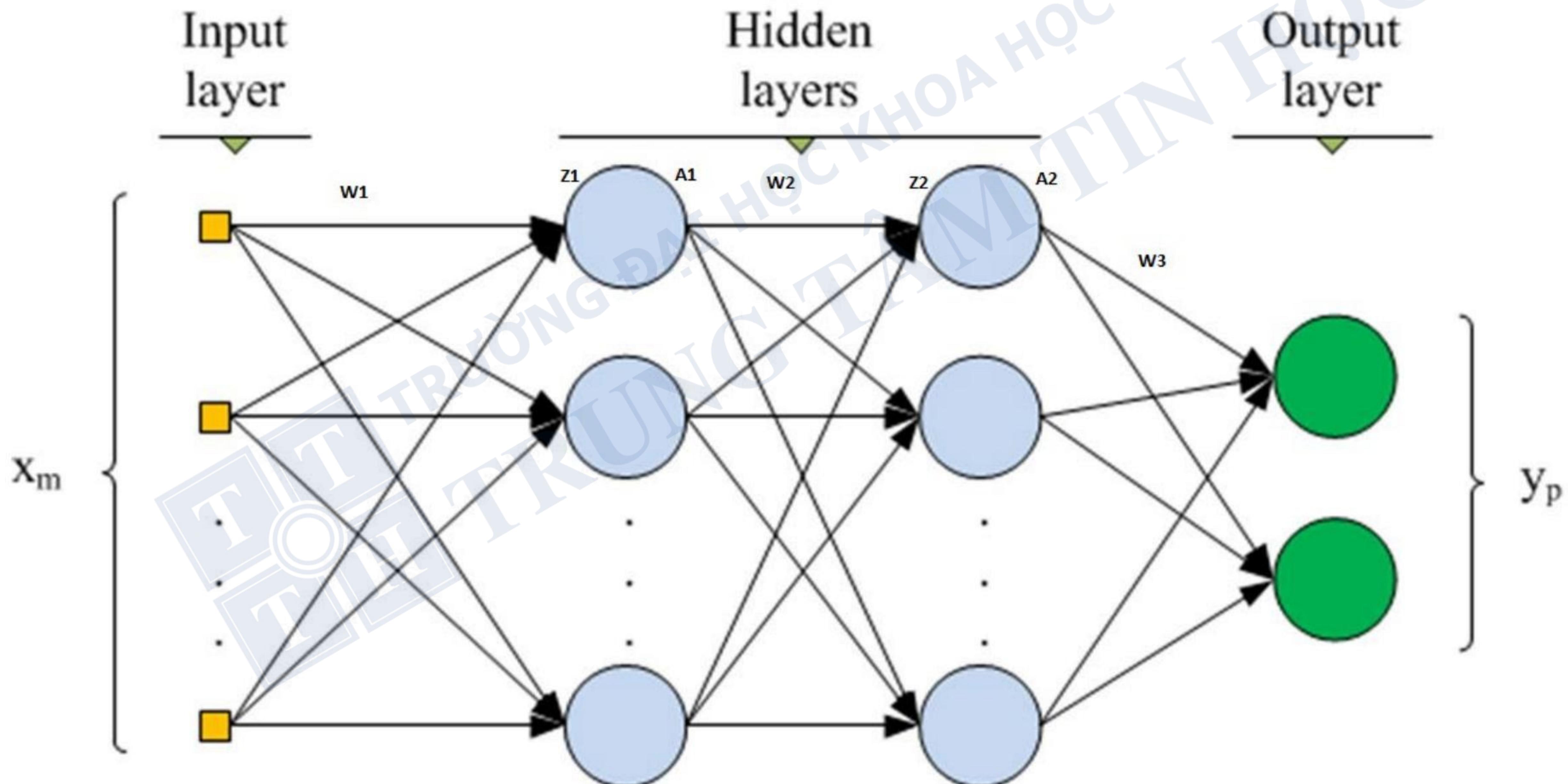
I. Tổng quan về các mô hình Deep Learning

II. Mô hình Linear và Logistic Regression

III. Mô hình mạng Neural Network

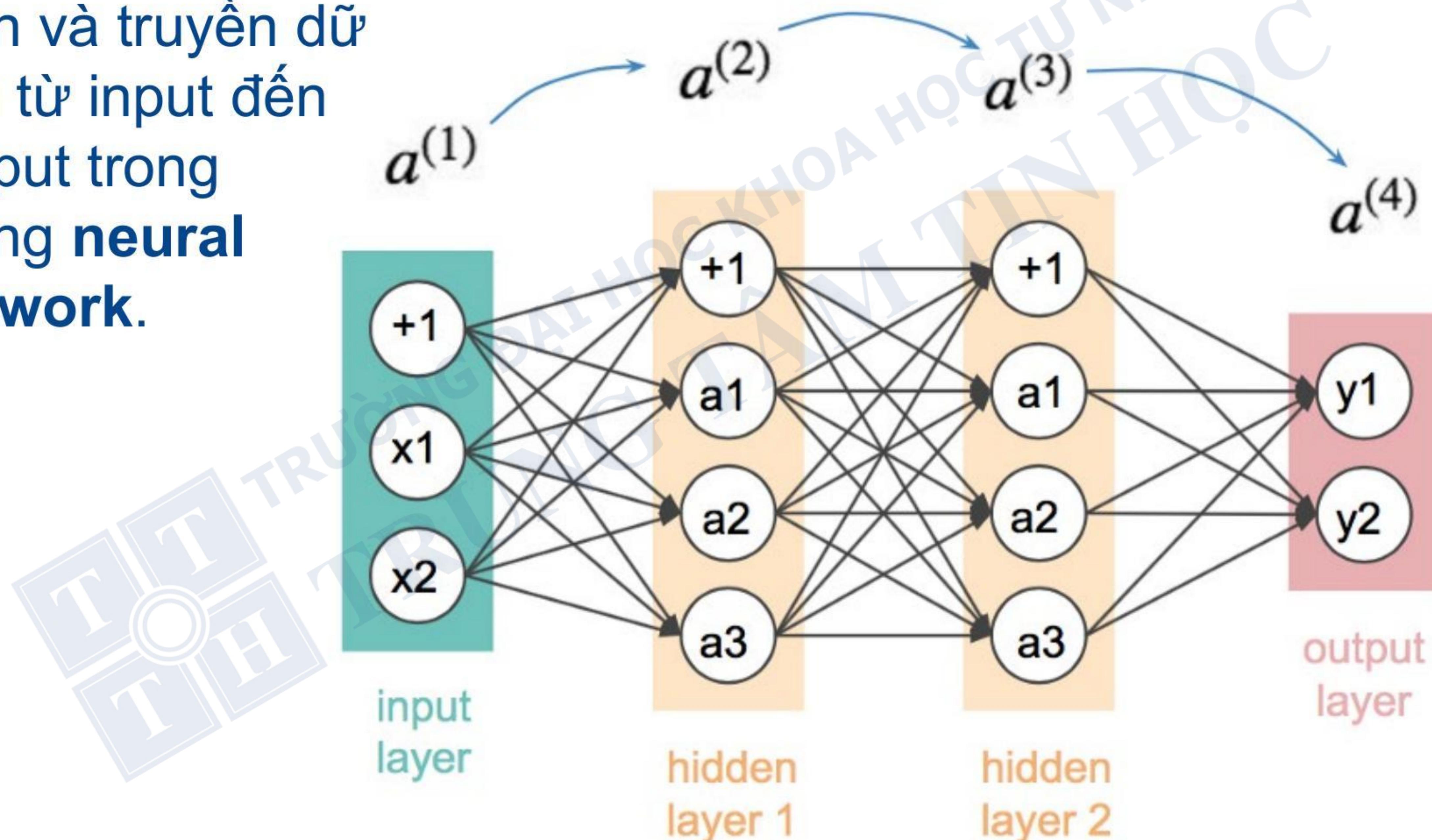
Tổng quan Neural Network

- Mạng fully connected neural network cơ bản:



Forward Propagation với Pytorch

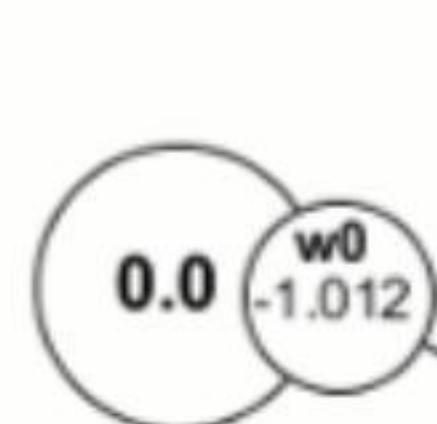
- ☐ Là quá trình tính toán và truyền dữ liệu từ input đến output trong mạng neural network.



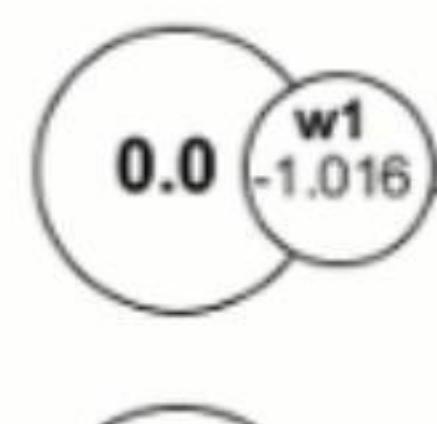
Tổng quan Forward Propagation

□ Sơ đồ tính toán theo forward propagation

Inputs



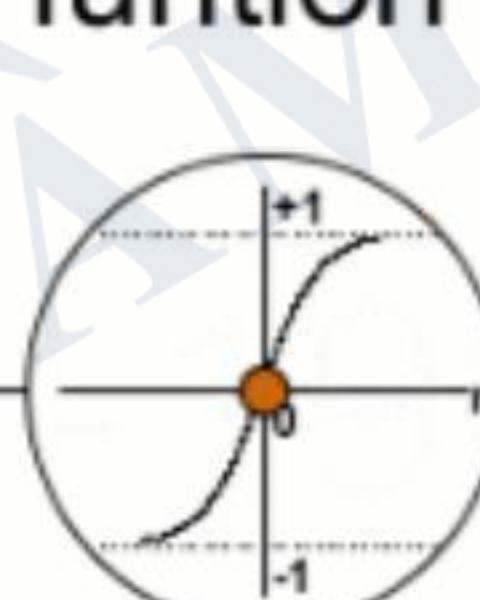
Weights



Net input
funtion

$$\sum -1.062$$

Activation
funtion



output
0.0

bias
-1.062

1.0



Forward Propagation với Pytorch

```
import torch
import torch.nn as nn

class NeuralNetwork(nn.Module):
    def __init__(self):
        super(NeuralNetwork, self).__init__()

        self.fc1 = nn.Linear(10, 5)
        self.fc2 = nn.Linear(5, 2)

    def forward(self, x):
        x = torch.relu(self.fc1(x))
        x = self.fc2(x)
        return x

model = NeuralNetwork()

input_tensor = torch.randn(1, 10)

output_tensor = model(input_tensor)
print(output_tensor)
```

```
tensor([[0.1234, -0.5678]])
```

Định nghĩa mạng **neural network** với
2 lớp fully connected

Lớp thứ nhất có input size = 10 & output size = 5,
lớp thứ hai có input size = 5, output size = 2

Dùng hàm kích hoạt **ReLU** cho output lớp fc1
và không dùng cho fc2

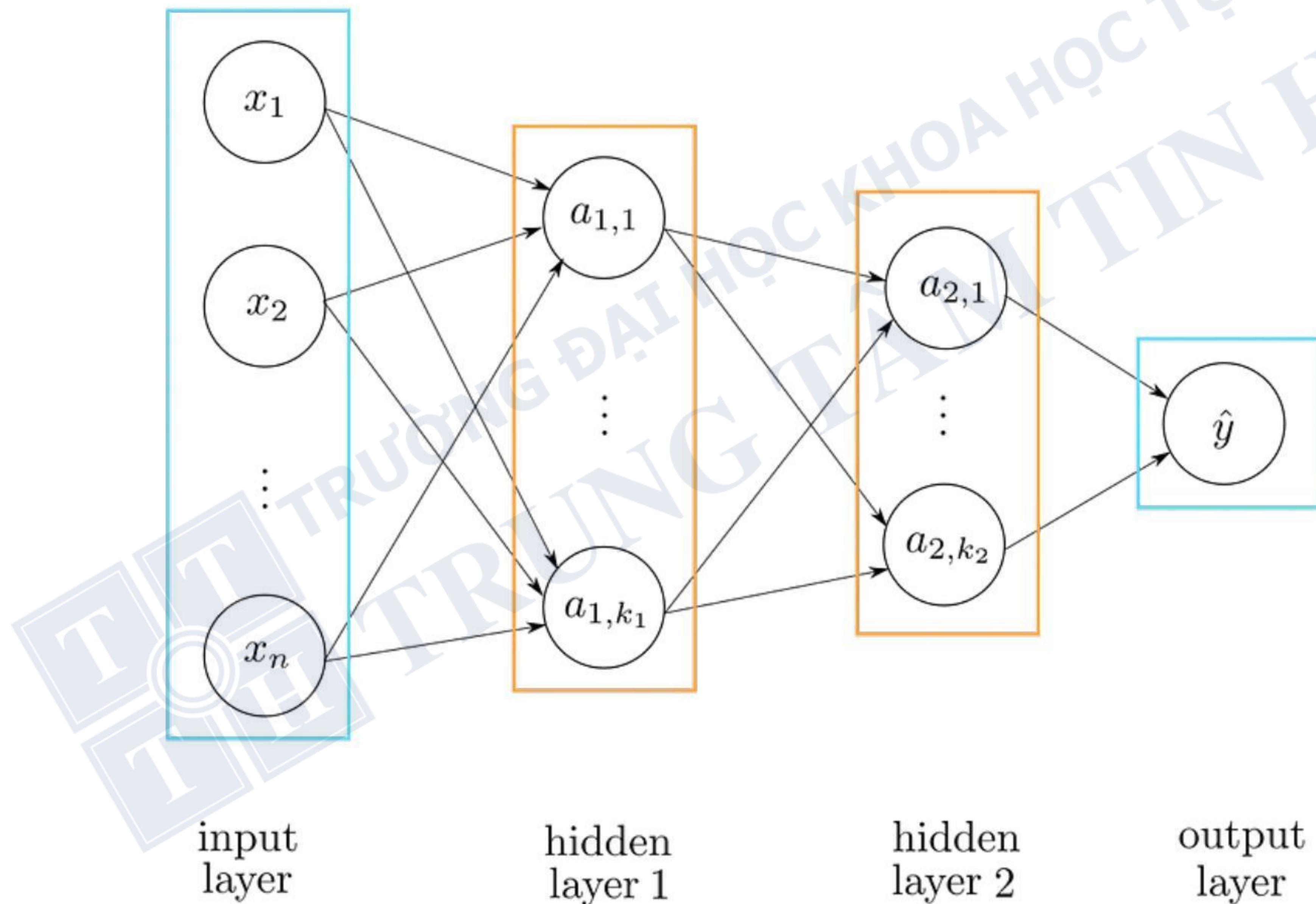
Tạo một instance của mạng neural network

Tạo một tensor đại diện cho input

Thực hiện **forward propagation**

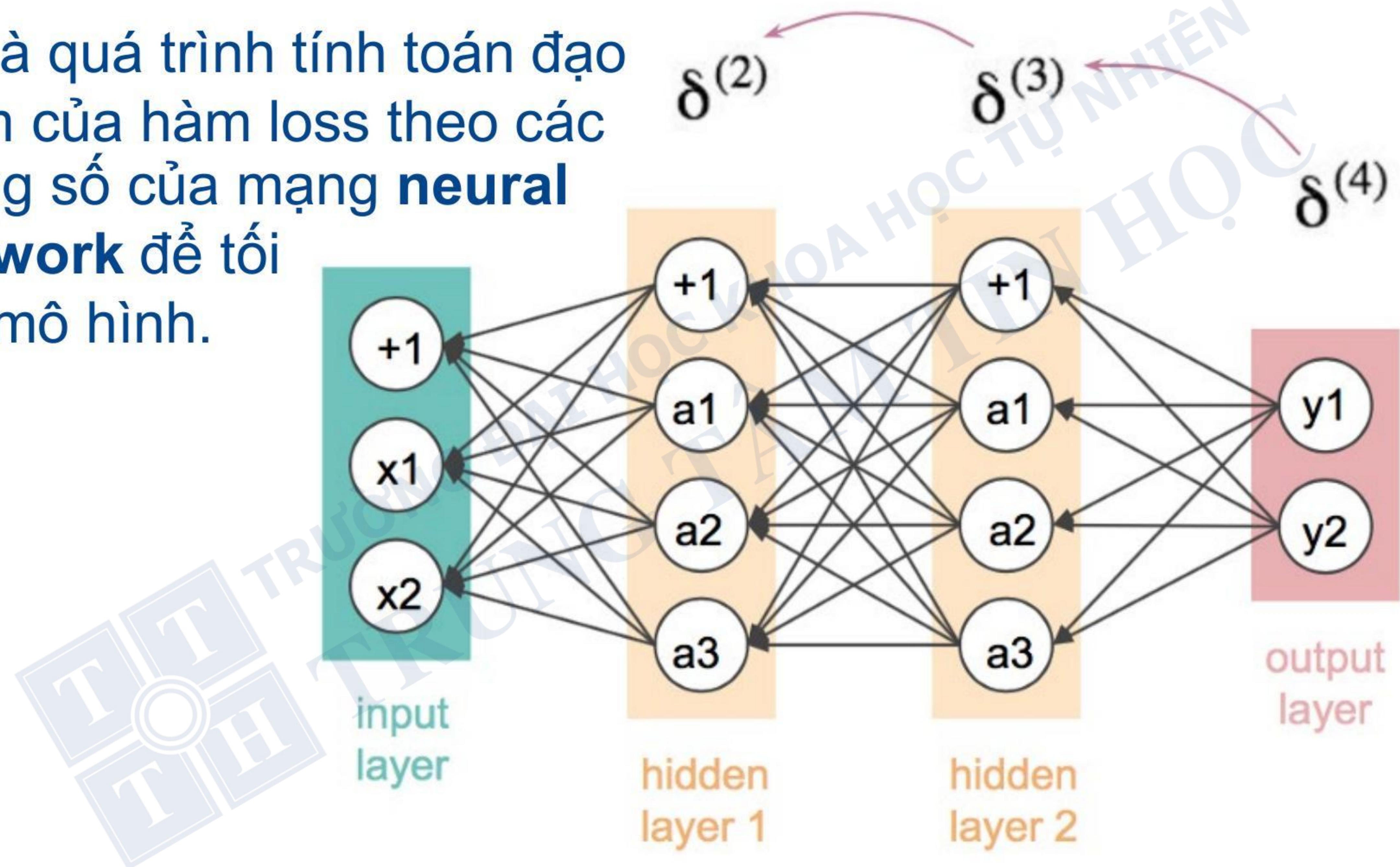
Neural Network Forward Pass

$$x \xrightarrow{f_1} f_1(W_1 x + b_1) \xrightarrow{f_2} f_2(W_2 a_1 + b_2) \xrightarrow{\Sigma} \hat{y}$$



Tổng quan Back Propagation

- ☐ Là quá trình tính toán đạo hàm của hàm loss theo các trọng số của mạng **neural network** để tối ưu mô hình.

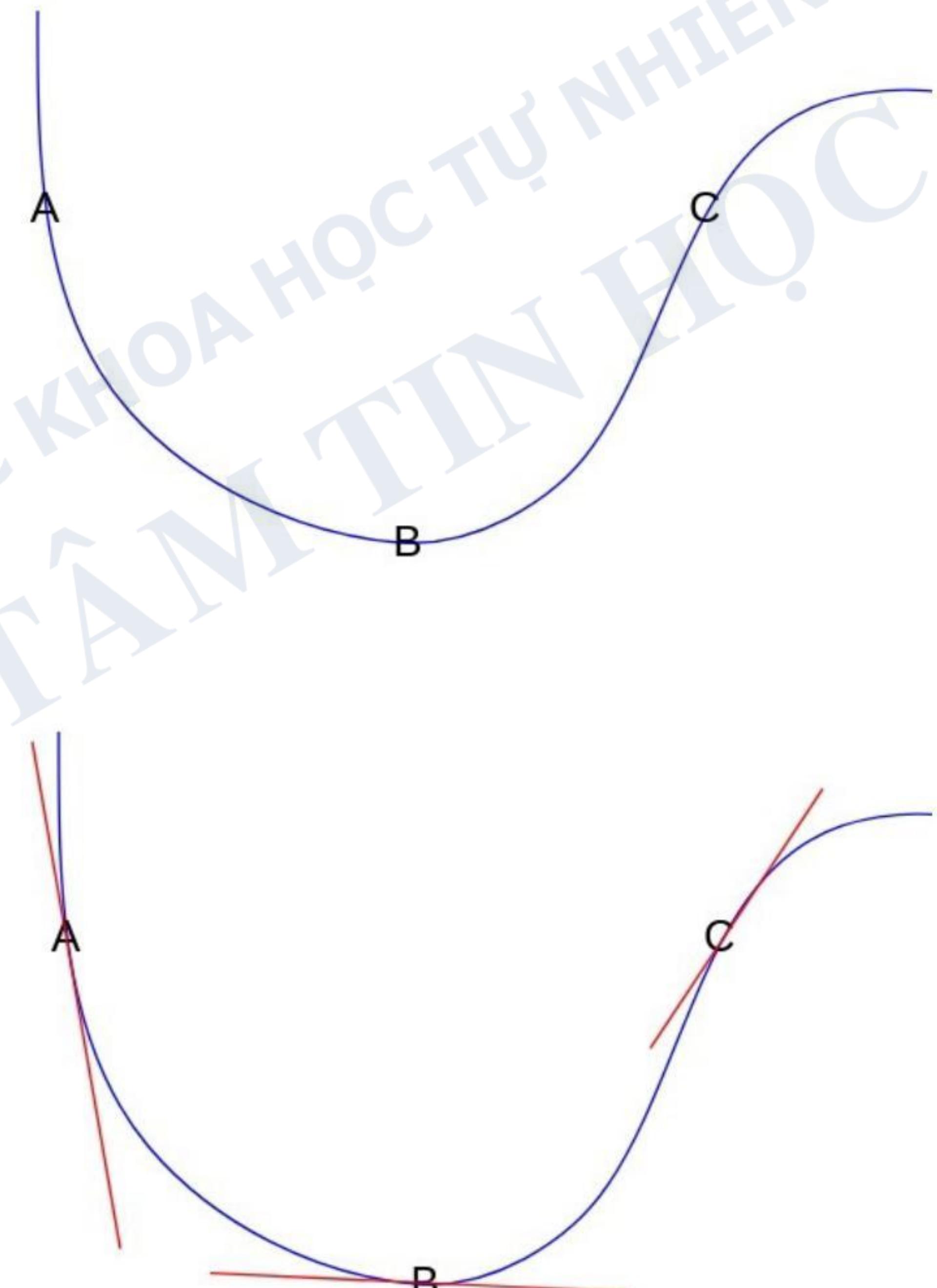


Đạo hàm

$$\frac{d}{dx} [f(x)^n] = n(f(x))^{n-1} \cdot f'(x)$$

$$\frac{d}{dx} [f(g(x))] = f'(g(x))g'(x)$$

Interaction	Overall Change
Addition	$(f + g)' = f' + g'$
Multiplication	$(f \cdot g)' = f \cdot dg + g \cdot df$
Powers	$(x^n)' = \frac{d}{dx}x^n = nx^{n-1}$
Inverse	$\left(\frac{1}{x}\right)' = -\frac{1}{x^2}$
Division	$\left(\frac{f}{g}\right)' = \left(df \cdot \frac{1}{g}\right) + \left(\frac{-1}{g^2}dg \cdot f\right)$





Backpropagation với Pytorch

❑ Ví dụ đơn giản về back propagation

```
import torch

x = torch.tensor(-3., requires_grad=True)
y = torch.tensor(5., requires_grad=True)
z = torch.tensor(-2., requires_grad=True)

q = x + y
f = q * z

f.backward()

print("Gradient of x is: " + str(x.grad))
print("Gradient of y is: " + str(y.grad))
print("Gradient of z is: " + str(z.grad))
```

```
Gradient of z is: tensor(2.)
Gradient of y is: tensor(-2.)
Gradient of x is: tensor(-2.)
```

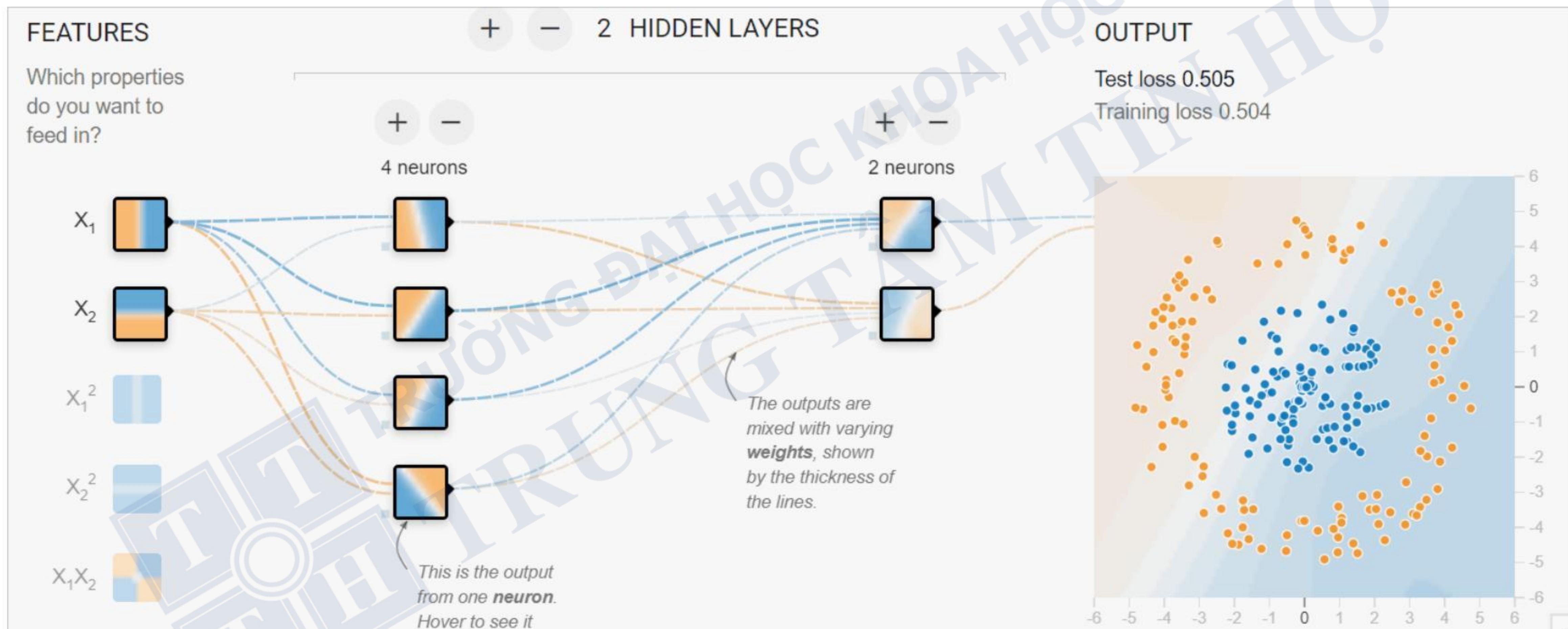
←

Thực hiện back propagation

Neural Network & Non-linear Regression



Ví dụ về neural network với bài toán non-linear.



Code Demo



DEMO



Q&A

