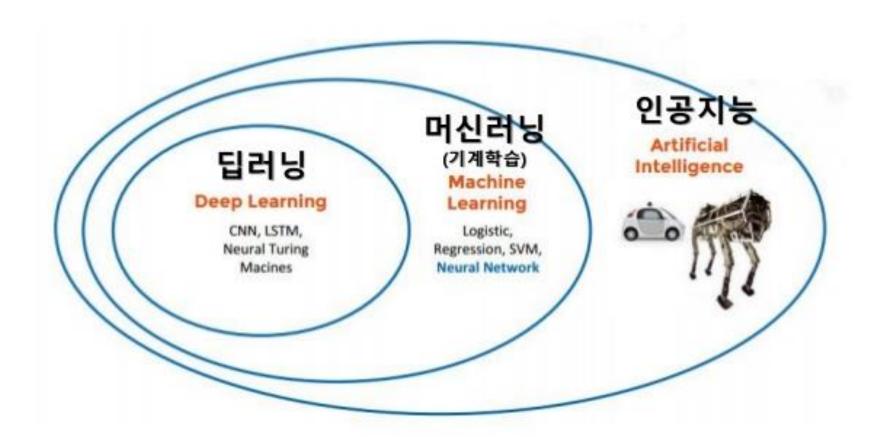
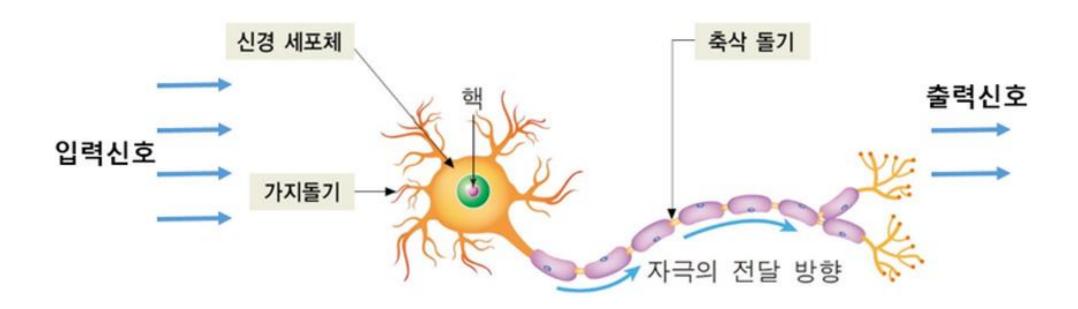
# Deep Learning

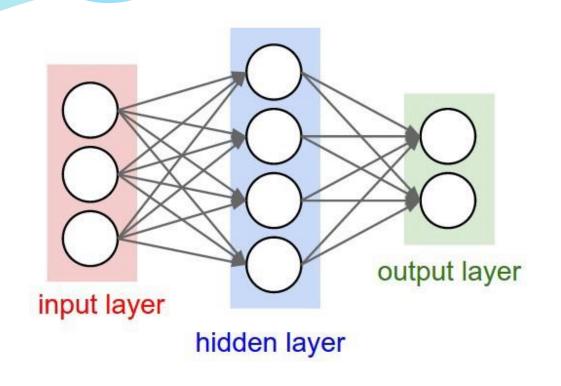
# Deep learning

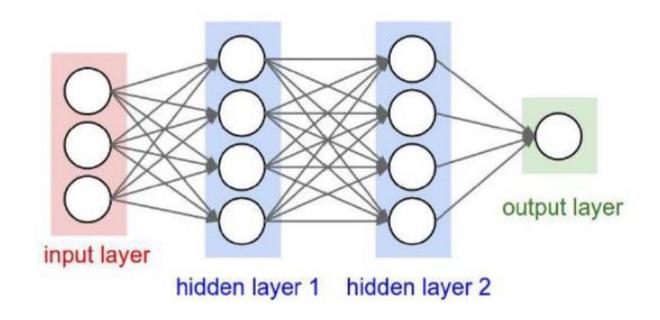


# Neural Network



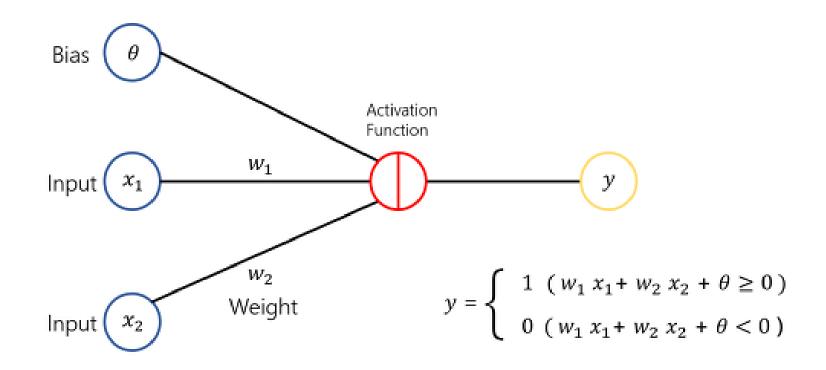
# Neural Network





사람의 뇌를 기반으로 만들어진 통계학적 학습 알고리즘

# Neural Network

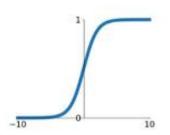


입력 값에 가중치를 곱하여 활성화 함수를 통해 출력을 결정

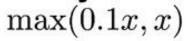
# **Activation Functions**

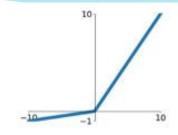
## **Sigmoid**

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$



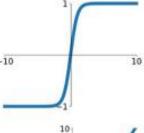
# Leaky ReLU





### tanh

tanh(x)

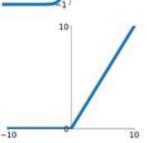


## **Maxout**

$$\max(w_1^T x + b_1, w_2^T x + b_2)$$

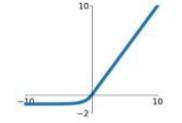
#### ReLU

 $\max(0,x)$ 



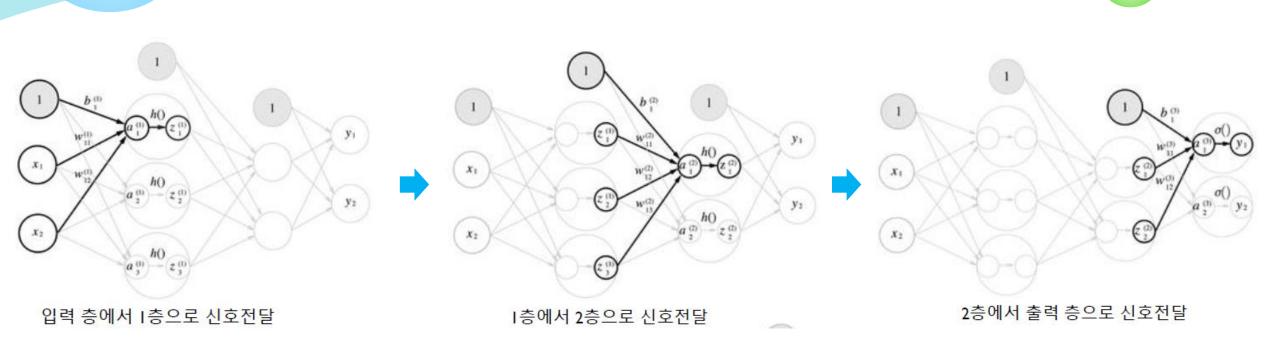
#### ELU

$$\begin{cases} x & x \ge 0 \\ \alpha(e^x - 1) & x < 0 \end{cases}$$



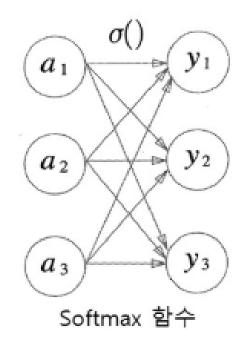
딥러닝에서 사용되는 활성화 함수

# Learning



뉴럴 네트워크의 계산 과정 가중치는 입력 값의 특징을 구별한다.

# Learning



$$y_k = \frac{\exp(a_k)}{\sum_{i=1}^n \exp(a_i)}$$

출력층에서 사용하는 함수로 예측 값을 확률로 나타낸다.

# Loss Function

손실 함수는 뉴럴 네트워크 학습 시 학습의 상태를 나타내는 지표다.

- 성능의 나쁨을 나타내는 지표
- 실제 값과 예측 값과의 차이

지표를 좋게 만들어주는 가중치를 찾아가는 것이 딥러닝의 학습이다.

$$E = \frac{1}{2} \sum_{k} (y_k - t_k)^2$$
  $E = -\sum_{k} t_k \log y_k$  ਭੁਣ 제곱 오차

# Loss Function

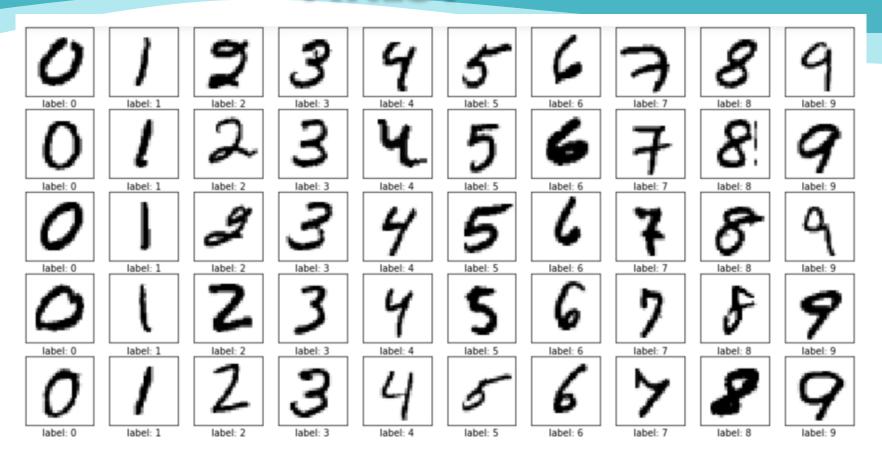
## 손실함수의 필요성

- 신경망에서 최적의 가중치를 찾기 위해 손실함수의 값을 작게 하는 가중치를 찾는다.
- 가중치의 변화(미분)에 따라 손실함수의 변화 여부를 확인한다.

$$E = \frac{1}{2} \sum_{k} (y_k - t_k)^2$$
  $E = -\sum_{k} t_k \log y_k$  ਭੁਣ 제곱 오차

# Image Processing

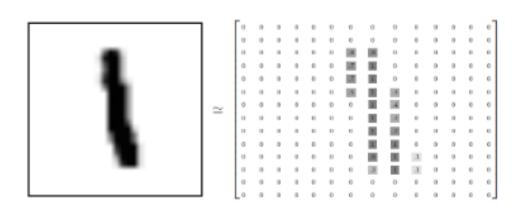
## MNIST

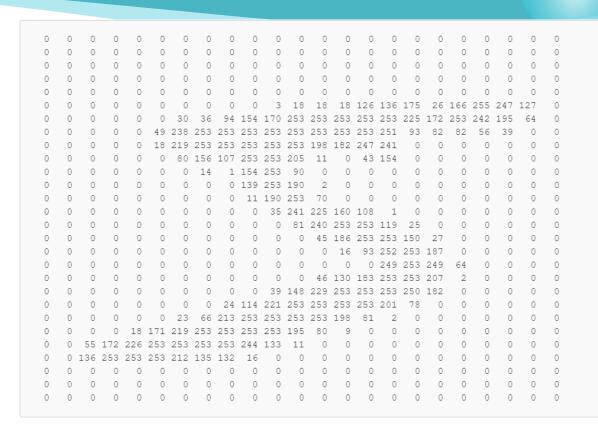


손글씨 이미지 데이터 세트로

각 이미지가 어떤 숫자를 나타내는지에 관한 label을 포함하고 있다.

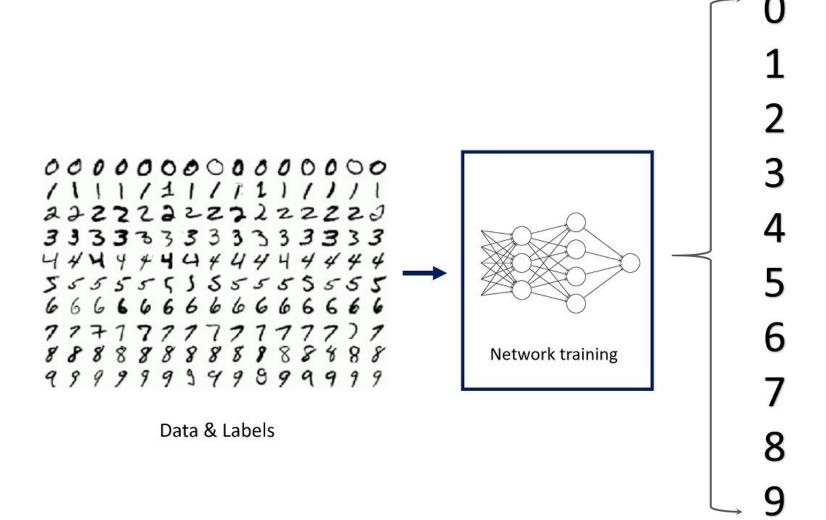
## MNIST



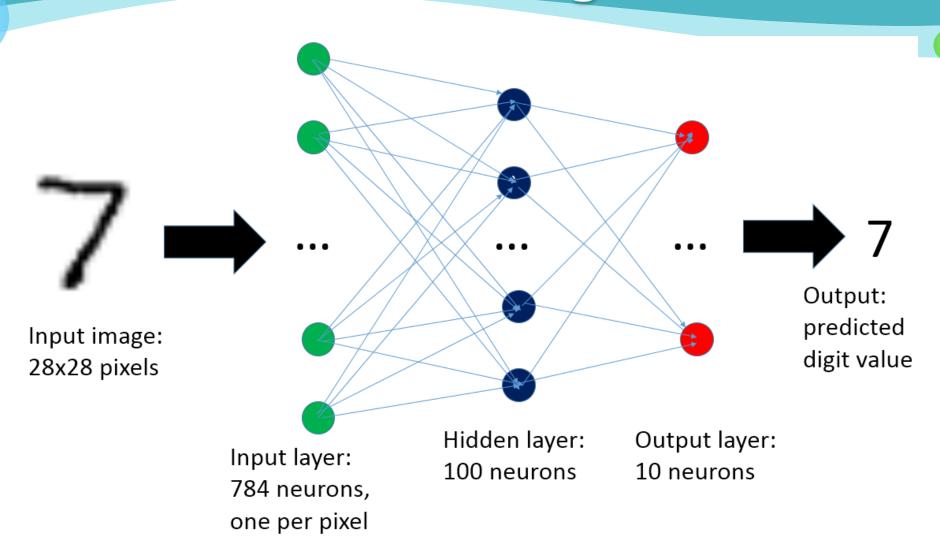


각 이미지는 28x28 픽셀로 되어있으며, 0~255의 숫자로 되어있다.

# MNIST Training



# MNIST Training



# Cheer Up