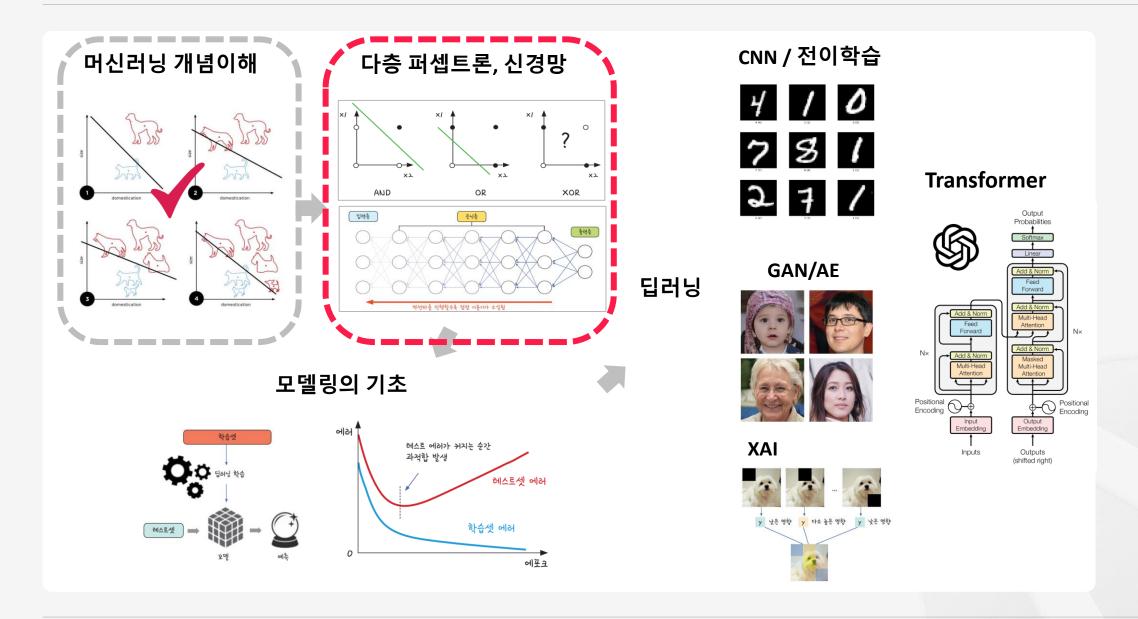
# 2교시 : 딥러닝이 잘 되는 이유를 이해하기

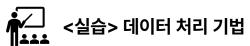


## 2교시: 딥러닝이 잘 되는 이유를 이해하기

01 다층 퍼셉트론

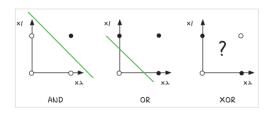
**02** XOR 문제의 해결

**03** 딥러닝의 태동, 오차 역전파





# 다층 퍼셉트론의 등장



### XOR 문제 해결을 위해 필요했던 두가지 방법

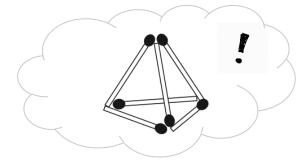




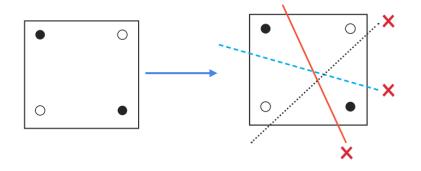
### 성냥개비 6개로 정삼각형 4개를 만들어 보세요

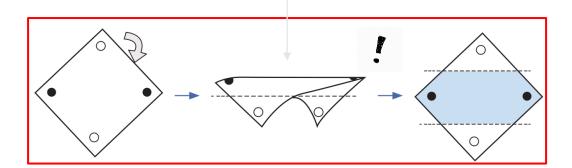




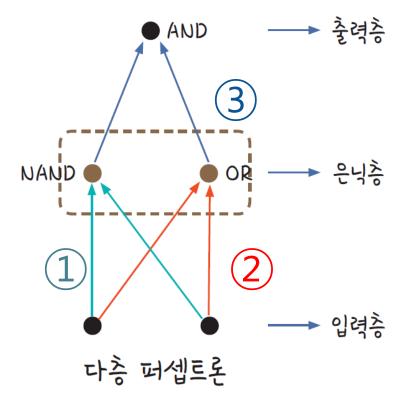


### 검은 점과 흰 점을 한번에 나누어 보세요



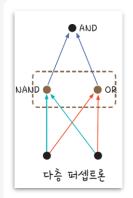


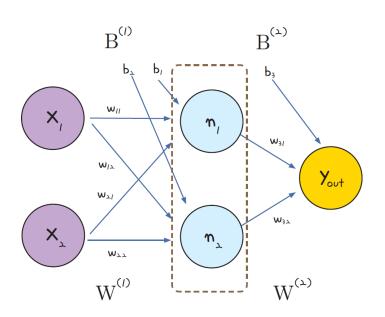
### 다층 퍼셉트론

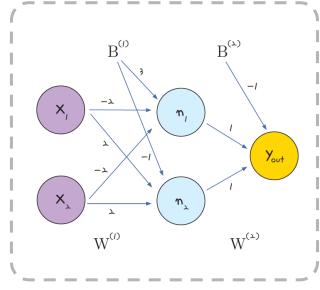


## XOR 문제의 해결









| <b>X</b> <sub>1</sub> | <b>X</b> <sub>2</sub> | n <sub>1</sub>                     | $n_2$                        | Y <sub>out</sub>             | 우리가 원하는 값 |
|-----------------------|-----------------------|------------------------------------|------------------------------|------------------------------|-----------|
| 0                     | 0                     | $\sigma(0*(-2)+0*(-2)+3)\approx 1$ | $\sigma(0*2+0*2-1)\approx 0$ | $\sigma(1*1+0*1-1)\approx 0$ | 0         |
| 0                     | 1                     | $\sigma(0*(-2)+1*(-2)+3)\approx 1$ | $\sigma(0*2+1*2-1)\approx 1$ | $\sigma(1*1+1*1-1)\approx 1$ | 1         |
| 1                     | 0                     | $\sigma(1*(-2)+0*(-2)+3)\approx 1$ | $\sigma(1*2+0*2-1)\approx 1$ | $\sigma(1*1+1*1-1)\approx 1$ | 1         |
| 1                     | 1                     | $\sigma(1*(-2)+1*(-2)+3)\approx 0$ | $\sigma(1*2+1*2-1)\approx 1$ | $\sigma(0*1+1*1-1)\approx 0$ | 0         |

학습은 어떻게?



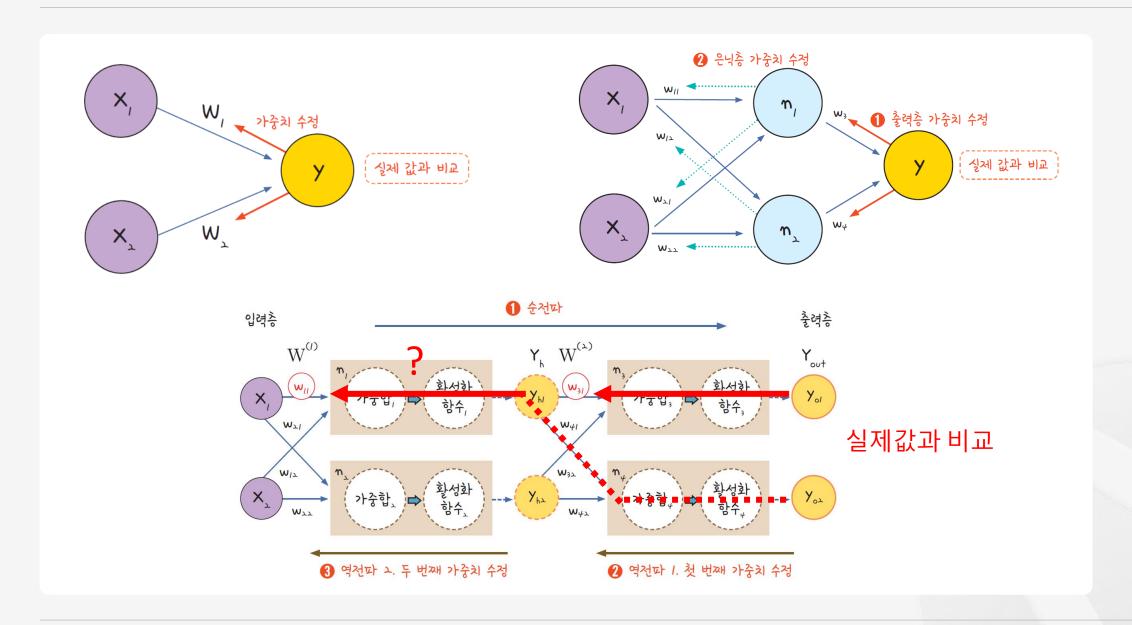
# 오차 역전파, 딥러닝의 태동

### XOR 문제 해결을 위해 필요했던 두가지 방법



오차 역전파





첫 번째 가중치 업데이트 공식 = 
$$(y_{o1} - y_{dala}) \cdot y_{o1} (1-y_{o1}) \cdot y_{h1}$$

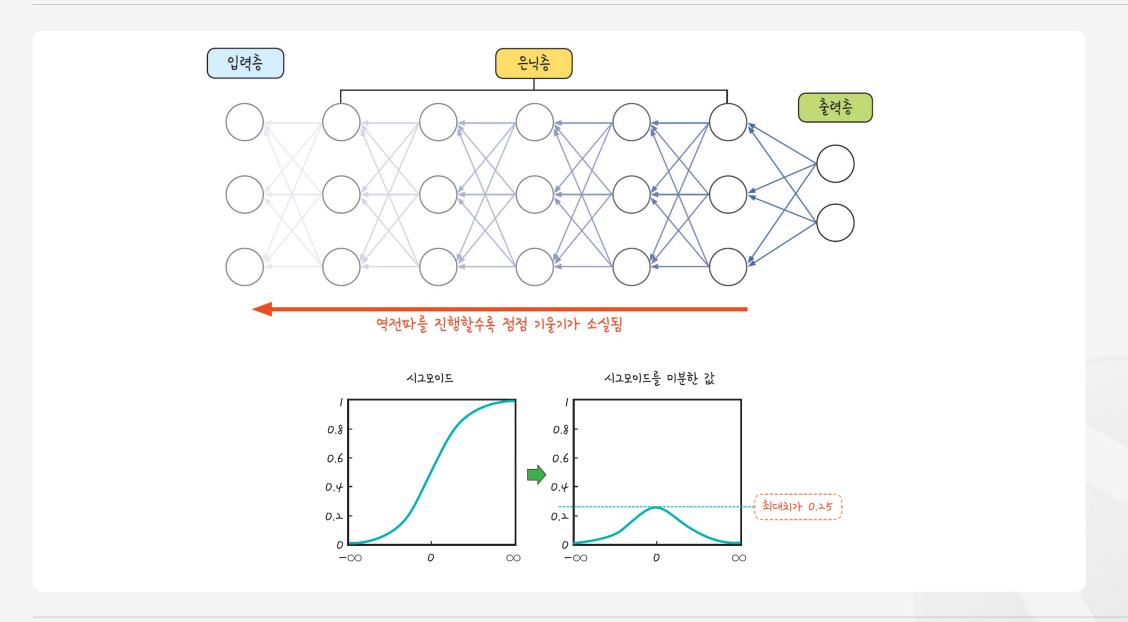
두 번째 가중치 업데이트 공식 =  $(\delta y_{o1} \cdot w_{31} + \delta y_{o2} \cdot w_{41}) \frac{y_{h1}(1-y_{h1})}{y_{h1}(1-y_{h1})} \cdot x_1$ 

오차\*<mark>out(1-out)</mark>

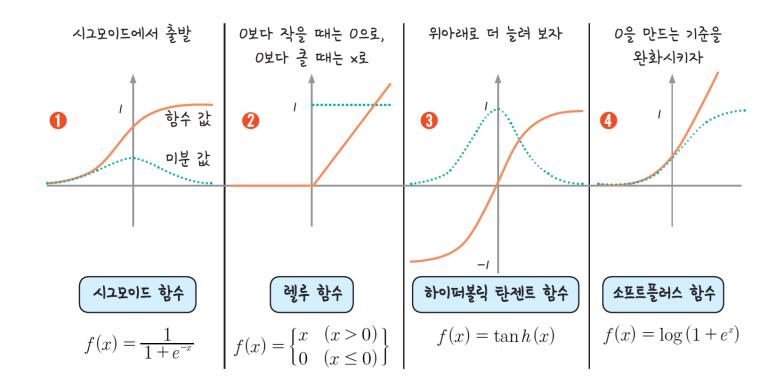
# 활성화 함수, 최적화 알고리즘의 발달

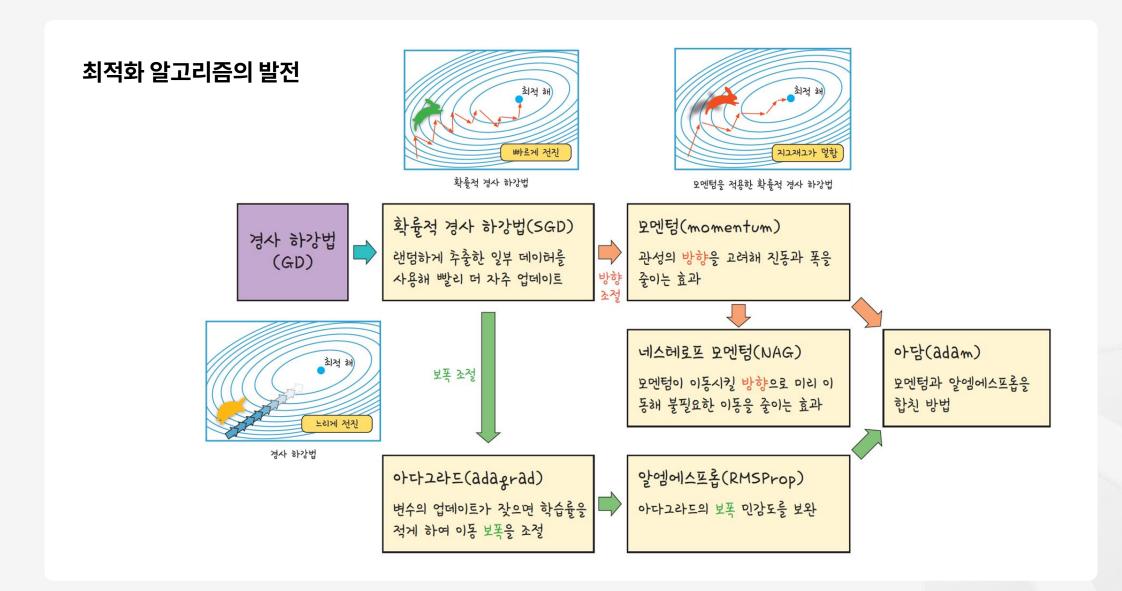
### 한번 더 기억!

- 활성화 함수 (Activation function): 출력을 결정하는 함수
  - ✓ Ex. 일차 함수, 시그모이드 함수
- 손실 함수(Loss function): 예측값과 실제값 사이의 차이를 측정하는 함수
  - ✓ Ex. 이차 함수와 교차 엔트로피 함수
- 최적화 알고리즘 (Optimizer): 가중치를 조정하여 손실 함수를 최소화하는 알고리즘
  - ✓ Ex. 경사하강법 → 아담(Adam)



#### 활성화 함수의 발전





### 딥러닝의 구조 Input node Hidden node Decoder Output node Encoder (M) Match input output Dropo **RBM DBN** AE ut Pooling node RBM RLGAN RNN CNN Google DeepMind Apple

## 딥러닝이 잘 되는 이유

알고리즘의 혁신 : 다층 퍼셉트론, 오차역전파...



장비의 혁신 : GPU

데이터의 혁신: 빅 데이터의 확보





https://github.com/taehojo/fastcampus\_ai