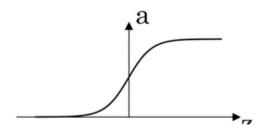
# [Week4]\_이원주

## <u>신경망 학습</u>

### 활성화 함수

- 비선형이어야함.
- 종류 (4가지)

### sigmoid



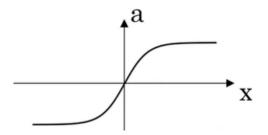
#### ▼ 장점

출력값: 0~1

→ binary classification의 출 력층에 적합.

왜냐하면 그 출력층은 y=1일 확률을 나타내는데, 확률은 0~1 사이 값이니까.

#### tanh



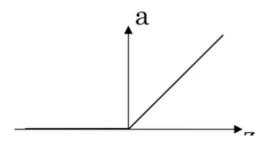
#### ▼ 장점

평균이 0

→ 데이터를 원점으로 이동하는 효과 有.

→ 평균이 0.5인 Sigmoid보다 효율적.

#### ReLU

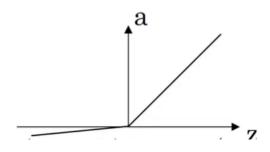


#### ▼ 장점

sigmoid, tanh는 x가 너무 크거 나 작을 때 도함수가 거의 0 → 학습 속도 저하

반면 ReLU는 x 절반 (x>0) 은 도 함수가 1으로, 0에 가깝지 X → 학습 빠름.

#### leaky ReLU



#### **▼** 장점

남은 x 절반(x<0)도 도함수가 0 이 아님. → 학습 더 빠름.



#### [요약]

- 활성화 함수 정하기
  - 。 뭘 쓸지 모르겠다면 → ReLU
  - 。 Binary classification의 출력층 → **sigmoid**

### 파라미터 초기화



- 학습 전 파라미터를 초기화한다.
  - o w = np.random.rand( shape ) \* 0.01
    - → 랜덤 초기화.
  - o b = np.zeros( shape )
    - → 0으로 초기화

#### ▼ 이유

- W
  - ∘ W를 모두 0으로 초기화하면 안 됨. 같은 층의 모든 유닛이 언제나 같은 값을 계 산하기 때문에. → 랜덤하게 초기화.
  - 0.01을 곱해서 아주 작은 수로 만들어줌. (0.01 말고 다른 수여도 괜찮음.) ← w가 크면  $z=w^Tx+b$ 가 너무 크거나 작고, 그러면 sigmoid, tanh 활성함수를 거쳤 을 때 도함수가 거의 0이라 학습 속도가 너무 느려지기 때문.
- b
  - 。 b는 모두 0으로 초기화해도 이런 문제가 생기지 않음. → 그냥 0으로 초기화.