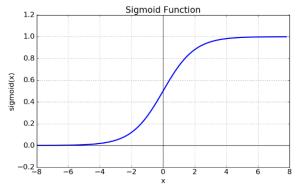
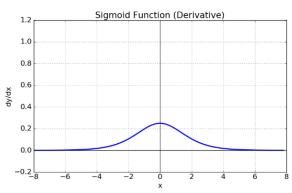
2주차 question

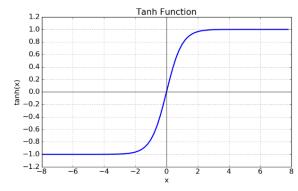
- 1. Tanh이 평균이 0이라서 좋다는데 평균이 0인게 왜 좋나
- 2. ReLU가 진짜 좋은 이유는? 도함수가 1,0이 나오는 것이 왜 좋나
- 3. Sigmoid를 출력층에 쓰면 좋은 이유
- 4. 비편향 추정이 필요없다는 뜻이 무엇인가?
- 5. 모델을 압축(L1 정규화)한다는 뜻은 무엇인가?
- 6. W가 희소해진다는 뜻(L1정규화), 왜 희소해짐
- 7. 은닉 유닛의 영향력을 작게 하면 왜 과대적합을 막음?
- 8. 신경망을 반복을 하면 할수록 왜 w가 커짐

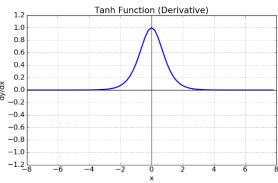
1. Tanh이 평균이 0이라서 좋다는데 평균이 0인게 왜 좋나 → 스터디 때 내린 결론은 틀린듯 밑에 글을 봐주셈

o **함수값 중심이 0이 아니다.** 함수값 중심이 0이 아니라 학습이 느려질 수 있다. 그 이유를 알아보면. 만약 모든 x값들이 같은 부호(ex. for all x is positive) 라고 가정하고 아래의 파라미터 w에 대한 미분함수식을 살펴보자. $\frac{\partial L}{\partial w} = \frac{\partial L}{\partial a} \frac{\partial a}{\partial w}$ 그리고 $\frac{\partial a}{\partial w} = x$ 이기 때문에, $\frac{\partial L}{\partial w} = \frac{\partial L}{\partial a} x$ 이다. 위 식에서 모든 x가 양수라면 결국 $\frac{\partial L}{\partial w}$ 는 $\frac{\partial L}{\partial a}$ 부호에 의해 결정된다. 따라서 한 노드에 대해 모든 파라미터w의 미분값은 모두 같은 부호를 같게된다. 따라서 같은 방향으로 update되는데 이러한 과정은 학습을 zigzag 형태로 만들어 느리게 만드는 원인이 된다.



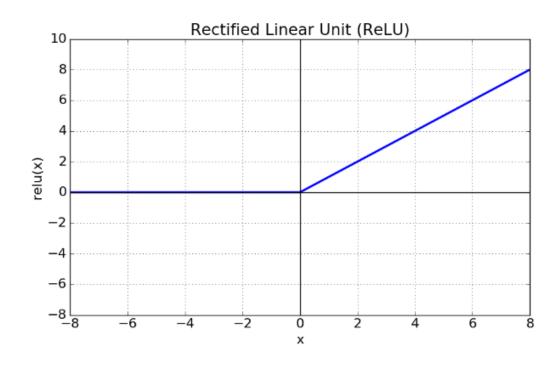






2. ReLU가 진짜 좋은 이유는? 도함수가 1,0이 나오는 것이 왜 좋나

• 0보다 작으면 도함수가 0이고 즉, 꺼버리고 0보다 크면 도함수 가 1이다 즉 껐다 켰다 하는 것인데 0보다 작다는 것은 wx+b가 작은 것인데, 이는 영향력이 작으므로 꺼버리고, 1보다 크면 영향력이 크므로 키는 것이다 또한 양극단의 도함수를 0에 가깝게 만들지 않기 때문에 기울기 소실 문제가 없다.

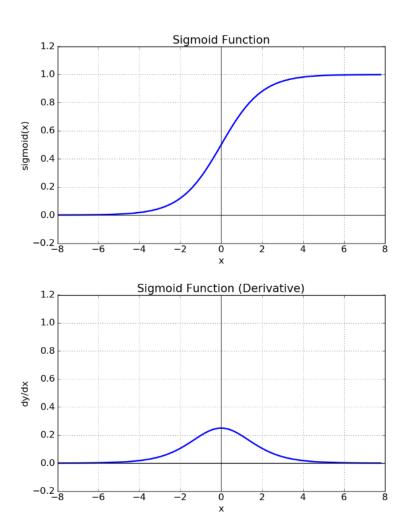


ReLU함수의 특징을 살펴보자.

- x>0 이면 기울기가 1인 직선이고, x<0이면 함수값이 0이된다.
- o sigmoid, tanh 함수와 비교시 학습이 훨씬 빨라진다.
- o 연산 비용이 크지않고, 구현이 매우 간단하다.
- x < 0인 값들에 대해서는 기울기가 0이기 때문에 뉴런이 죽을 수 있는 단점이 존재한다.

3. Sigmoid를 출력층에 쓰면 좋은 이유

• 0과 1사이를 가지기 때문에 Binary한 문제를 정의하기 쉽다



3. 비편향 추정이 필요없다는 뜻이 무엇인가?

- 스터디에서 결론이 안남
- 모르겠음
- 그냥 test set 씁시다

- 3. 모델을 압축(L1 정규화)한다는 뜻은 무엇인가? 4. W가 희소해진다는 뜻(L1정규화), 왜 희소해짐
- 필요 없는 피쳐의 영향력을 줄인다는 뜻이다!
- W가 희소해진다는 것은 행렬에 0이 많다는 뜻, 그것이 피쳐의 영향력을 줄이는 것 임

- 7. 은닉 유닛의 영향력을 작게 하면 왜 과대적합을 막음? 8. 신경망을 반복을 하면 할수록 왜 w가 커짐
- 은닉 유닛의 영향력이 각각 커지면, 이상치나 왜곡된 피쳐에 영향을 많이 받아 과적합이 일어날 수 있는데, 그러한 피쳐에 관한 은닉 유닛의 영향력을 줄이면 과대적합을 막는다
- W는 피쳐가 영향력이 높으면 커짐, 그래서 신경망 반복을 하면 영향력 있는 피쳐의 w가 커짐

Q1) 정규화 방법

로그 씌우는 것도 있던데 이것도 정규화 방법?? 표준정규분포로 정규화 <u>하는거랑</u> 차이점

• 정규화(regulation)와 nomilzation과 혼동한 듯

- Dw와 w의 차원이 왜 같나
- 행렬은 미분해도 차원이 같다함