## 시즌 1 - 딥러닝의 기본 - Lecture 10

**노트북**: 모두를 위한 머신러닝

**만든 날짜**: 2019-01-09 오후 2:13 **수정한 날짜**: 2019-01-09 오후 3:09

작성자: rr

Lecture 10

## = deep & wide NN

```
W1 = tf.Variable(tf.random_uniform([2, 5], -1.0, 1.0))
W2 = tf.Variable(tf.random_uniform([5, 4], -1.0, 1.0))
W3 = tf.Variable(tf.random_uniform([4, 1], -1.0, 1.0))
b1 = tf.Variable(tf.zeros([5]), name="Bias1")
b2 = tf.Variable(tf.zeros([4]), name="Bias2")
b3 = tf.Variable(tf.zeros([1]), name="Bias2")
# Our hypothesis
L2 = tf.sigmoid(tf.matmul(X, W1) + b1)
L3 = tf.sigmoid(tf.matmul(L2, W2) + b2)
hypothesis = tf.sigmoid(tf.matmul(L3, W3) + b3)

input layer
```

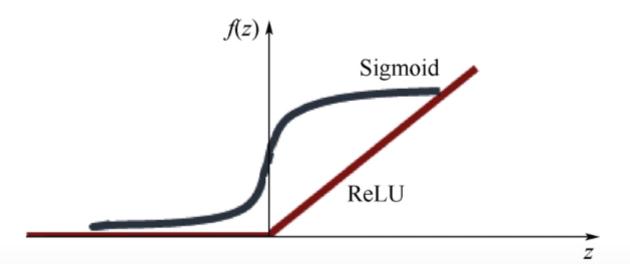
poor results

hidden layer를 9개 만들어서 실행시켰는데 Accuracy가 0.5로 나옴

-> backpropagation의 문제!

적은 레이어에서는 잘 동작하지만 9~10 이상의 레이어에서 잘 동작하지 않음 chain rule을 적용하기 때문에 1보다 작은 (0.01, 0.03, ...) 값이 계속 곱해지게 됨점점 더 작아지게 되고 최종적인 결과에서 0에 가까운 값이 됨

- -> Vanishing gradient(기울기가 사라지는 문제)가 발생함 학습하기가 어렵고, 입력 값이 최종 값에 영향이 없어지기 때문에 예측이 제대로 되지 않음
- -> non-linearity sigmoid를 잘못 써서 이런 문제를 발생시킨 것 같다.
- -> sigmoid 대신에 **ReLU**: Rectified Linear Unit 사용하자!



max(0, x)로 간단하게 구현 가능

```
L1 = tf.sigmoid(tf.matmul(X, W1) + b1)
L1 = tf.nn.relu(tf.matmul(X, W1) + b1)
```

마지막은 0~1 사이의 값이어야 하기 때문에 sigmoid를 사용함

```
with tf.name_scope("Layer1") as scope:
   L1 = tf.nn.relu(tf.matmul(X, W1) + b1)
with tf.name_scope("Layer2") as scope:
   L2 = tf.nn.relu(tf.matmul(L1, W2) + b2)
...
hypothesis = tf.sigmoid(tf.matmul(L10, W11) + b11)
```

Accuracy가 1.0로 나옴

• ReLU

max(0, x)

Leaky ReLU

max(0.1x, x)

Maxout

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

• ELU

$$f(x) \ = \ \begin{cases} x & \text{if } x > 0 \\ \alpha \ (\exp(x) - 1) & \text{if } x \leq 0 \end{cases}$$

sigmoid

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

tanh

tanh(x)