## VERY Important : XOR

```
import tensorflow as tf
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

tf.set_random_seed(777) # for reproducibility
```

set\_random\_seed() 함수는 난수를 생성할 때 사용되는 시드 값을 줆으로써 고정된 랜덤 값을 부여한다. (TMI: 보통 암묵적으로 42을 사용한다.)

Hyperparameters

learning\_rate = 0.1 # 학습률(학습 범위같은 개념이다. 1만 올리고 싶은데 10을 올린다거나 5를 내리고 싶 nb\_epoch = 10000 # 반복횟수

Dataset

```
x_{data} = [[0, 0],
          [0, 1],
          [1, 0],
         [1, 1]]
y_{data} = [[0],
         [1],
          [1],
          [0]
x_data = np.array(x_data, dtype=np.float32)
y_data = np.array(y_data, dtype=np.float32)
X = tf.placeholder(tf.float32, [None, 2])
Y = tf.placeholder(tf.float32, [None, 1])
# Variable이 최종적으로 바뀌는 부분.
W1 = tf.Variable(tf.random_normal([2, 2]), name='weight1')
b1 = tf.Variable(tf.random_normal([2]), name='bias1')
layer1 = tf.sigmoid(tf.matmul(X, W1) + b1) # 엄청 큰 값이 와도 1로 받아들이겠다~! 라는 의미 Sigmoid0
W2 = tf.Variable(tf.random_normal([2, 1]), name='weight2') # 이 파트는 AND_GATE에서 사용했던 Layer으
b2 = tf.Variable(tf.random_normal([1]), name='bias2')
hypothesis = tf.sigmoid(tf.matmul(layer1, W2) + b2)
```

WARNING:tensorflow:From /usr/local/lib/python3.6/dist-packages/tensorflow/python/framework/clocations for updating:
Colocations handled automatically by placer.

random\_normal([2,1]) 의 의미는 2개에서 1개로 즉, 결과를 하나로 만들어준다.
random\_normal([2,2]) 의 의미는 2개에서 2개로 즉, 결과를 두개로 만들어준다.
결과적으로 최초의 2개의 input에서 2개의 output을 만들어 내고,

두 번째 Layer에서 앞서 나온 2개의 output을 input으로 받아서 2개의 input으로 1개의 output을 만들어낸다.

```
cost = tf.reduce_mean(tf.square(hypothesis - Y))
```

```
# Launch graph
sess = tf.Session()

# TensorFlow 변수들(variables) 초기화 (Initialization)
sess.run(tf.global_variables_initializer())

import matplotlib.pyplot as plt

result = list()
for i in range(nb_epoch+1):
    sess.run(train, feed_dict={X: x_data, Y: y_data})

if i % 1000 ==0:
    c1 = sess.run(cost, feed_dict={X: x_data, Y: y_data})
    result.append(c1)
    plt.plot(result)
    print('step={} / cost={}'.format(i, c1))
```

• HW: 위의 코드를 변형하여 XOR 학습시 얻어진 Cost 그래프를 그리시오. Hint: List 사용

## Check the results

```
# 일단 W1을 확인해볼까?
# print(W1)
```

결과가 시각적으로 잘 표현되지 않는 이유는 세션에서 실행이 되어야 하기 때문. 그래서 제대로 된 결과를 보려면! ▼ 하지만 이러면 이후 결과가 바뀌게 된다. 세션을 한 번 더 돈 것이나 마찬가지이기 때문

```
# print(sess.run(W1))

for i in range(4):
    x1 = x_data[[i], :]

    I1 = tf.sigmoid(tf.matmul(x1, W1) + b1) # 해당 W1은 학습이 완료된 W1이다.
    I2 = tf.sigmoid(tf.matmul(I1, W2) + b2)
    I2cast = tf.cast(I2 > 0.5, dtype=tf.float32)
    print(i, sess.run(I2), sess.run(I2cast), y_data[[i], :])
    #print(i, sess.run(I2))
```

## ▼ 참고: Sigmoid

Sigmoid는 값들의 차이가 무지막지하게 나서 노이즈가 발생하는 것을 줄이기 위해 min-max 평준화 대용으로 나온 방법처럼 최솟값을 0, 최대값을 1로 설정해주는 방법(함수)이다.

```
y1 = 1.0
y2 = sess.run(tf.sigmoid(y1))
print('{} --> {}'.format(y1, y2))

다

Sigmoid를 그려볼까요?

x1 = np.arange(-10,10, 0.5)
print(x1)

다

y1 = sess.run(tf.sigmoid(x1))
print(y1)

다
```

```
plt.plot(x1, y1)
plt.grid()
plt.title('Sigmoid')
```

상한선이 1 / 하한선이 0 으로 정해져 있다.