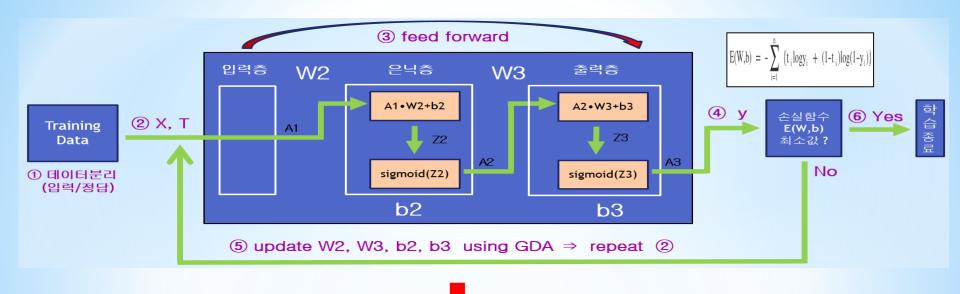
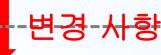
## 머신러닝/딥러닝을 위한

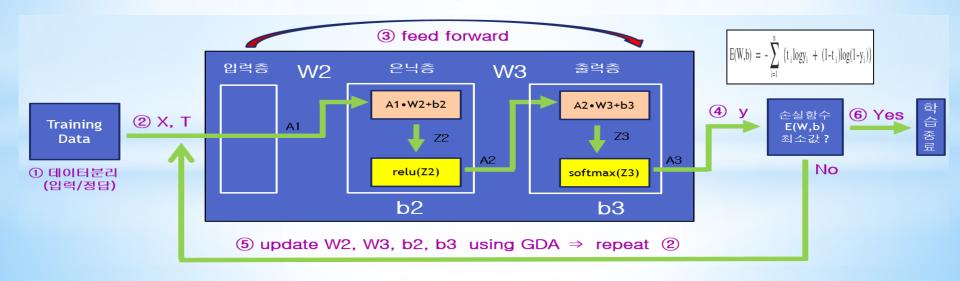
# TensorFlow 기초 (IV)

- Neural Network (MNIST example) -

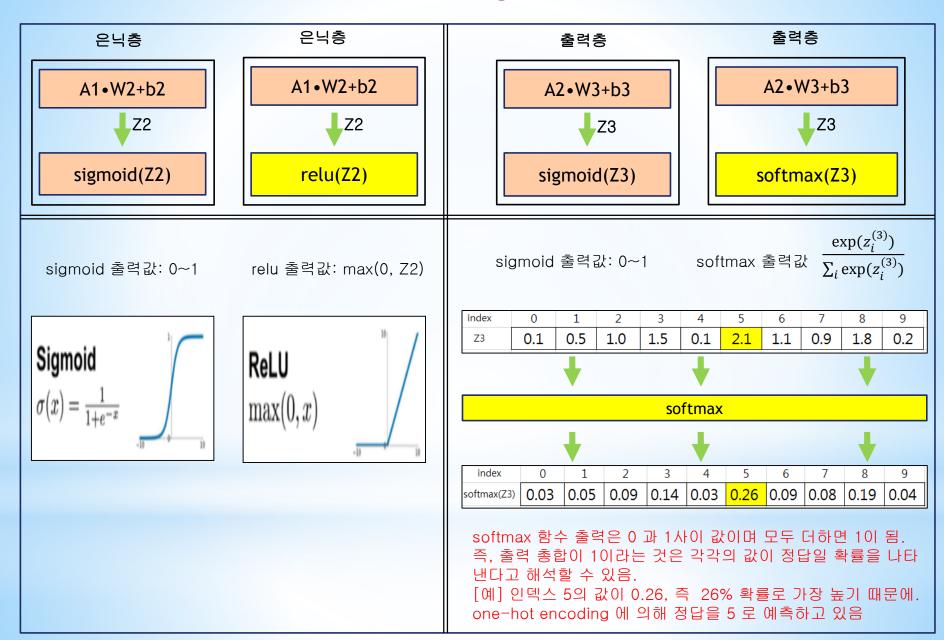
#### Review - Neural Network 동작원리



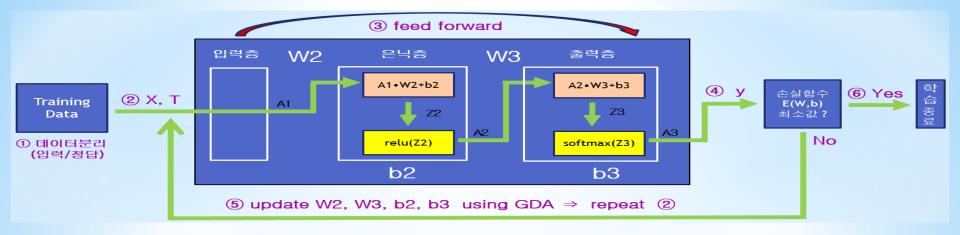




#### Review - relu • one-hot encoding • softmax



#### TensorFlow - 노드 / 연산 정의 (I)



read\_data\_sets() 를 통해 객체형태인 mnist로 받아오고 입력데이터와 정답데 이터는 MNIST\_data/ 디렉토리에 저장됨.

one\_hot=True 옵션을 통해 정답데이터는 one-hot encoding 형태로 저장됨

mnist 객체는 train, test, validation 3개의데이터 셋으로 구성되어 있으며.
num examples 값을 통해 데이터의 개수

num\_examples 값을 통해 데이터의 개수확인 가능함

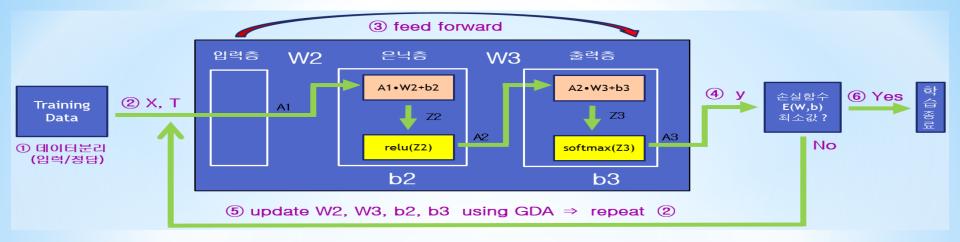
### [확인사항]

[1] type(mnist) ? type(mnist.train.images) ? type(mnist.train.labels) ?

[2] mnist.train.images.shape? np.shape(mnist.train.images)?

[3] train 데이터의 정규화 여부 label의 one-hot encoding 여부

#### TensorFlow - 노드 / 연산 정의 (II)



입력노드 784개, 은닉노드 100개, 출력노드 10개, 학습율, 반복횟수(epochs), 한번에 입력으로 주어지는 데이터 개 수인 배치 사이즈 등 설정



```
| learning_rate = 0.1 # 학습을
| epochs = 100 # 반복횟수
| batch_size = 100 # 한번에 일력으로 주어지는 MN/ST 개수
| input_nodes = 784 # 일력노드 개수
| hidden_nodes = 100 # 윤닉노드 개수
| output_nodes = 10 # 출력노드 개수
```

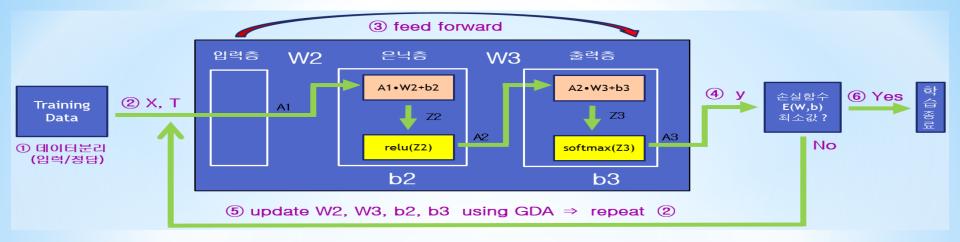
- [1] 입력과 출력을 위한 노드 정의(X, T),
- [2] 가중치와 바이어스 정의(W2, W3, b2, b3)

feed forward 수행. 은닉층 출력 값 A2는 sigmoid가 아닌 relu 사용하며, 출력층에서의 선형회귀 값(logits) Z3 를 softmax 함수의 입력으로 넣어주어 출력층의 출력 값 (y=A3)을 계산함



```
Z2 = tf.matmul(X, W2) + b2 # 선형회귀 선형회귀 값 Z2
A2 = tf.nn.relu(Z2) # 은닉층 출력 값 A2, sigmoid 대신 relu 사용
# 출력층 선형회귀 값 Z3, 즉 softmax 에 들어가는 입력 값
Z3 = logits = tf.matmul(A2, W3) + b3
y = A3 = tf.nn.softmax(Z3)
```

#### TensorFlow - 노드 / 연산 정의 (III)



출력층 선형회귀 값(logits) Z3와 정답 T 를 이용하여 손실함수 loss 정의. 여기서 한번에 입력되는 배치사이즈가 100 이므로 Z3와 T shape 은 (100X10) 이며, tf.nn.softmax\_cross\_entropy\_with\_logits\_v2(…) 에 의해 100 개의 데이터에 대해 각각의 소프트맥스가 계산된 후에 정답과의 비교를 통해 크로스 엔트로피 손실 함수 값이계산되고, tf.reduce\_mean(…) 에 의해서 100개의 손실함수 값의 평균이 계산됨

| loss = tf.reduce\_mean( tf.nn.softmax\_cross\_entropy\_with\_logits\_v2(logits=Z3, labels=T) )
| 출력층 선형회귀 값(logits) Z3와 정답 T 를 이용하여
손실함수 크로스 엔트로피(crossOentropy) 계산
| optimizer = tf.train.GradientDescentOptimizer(learning\_rate)
| train = optimizer.minimize(loss)

one-hot encoding 에 의해서 출력 층 계산 값 A3와 정답 T는 (batch\_size X 10 ) shape을 가지는 행렬임. 따라서 argmax 의 두번째 인자에 1을 주어 행 단위로 A3와 T를 비교함. 위 예에서는 batch\_size 가 100 이므로 (100X10) 행렬에 대해서 행 단위로 비교하고 있음



# batch\_size X 10 데이터에 대해 argmax를 통해 행단위로 비교함
predicted\_val = tf.equal( tf.argmax(A3, 1), tf.argmax(T, 1) )
출력층의 계산 값 A3와 정답 T 에 대해, 행 기준으로 값을 비교함
# batch\_size X 10 의 True, False 를 1 또는 0 으로 변환
accuracy = tf.reduce\_mean(tf.cast(predicted\_val, dtype=tf.float32))

#### TensorFlow - 노드 / 연산 실행

```
with tf.Session() as sess:

sess.run(tf.global_variables_initializer()) # 哲수 노드(tf.Variable) 圣기화

for i in range(epochs): # 100 번 반복수態

total_batch = int(mnist.train.num_examples / batch_size) # 55,000 / 100

for step in range(total_batch):

batch_x_data, batch_t_data = mnist.train.next_batch(batch_size)

loss_val, _ = sess.run([loss, train], feed_dict={X: batch_x_data, T: batch_t_data})

if step % 100 = 0:
    print("step = ", step, ", loss_val = ", loss_val)

# Accuracy 확인

test_x_data = mnist.test.images # 10000 X 784

test_t_data = mnist.test.labels # 10000 X 10

accuracy_val = sess.run(accuracy, feed_dict={X: test_x_data, T: test_t_data})

print("\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\mathrm{\
```

```
0 \cdot loss val = 98.7612
step =
         100 \, \text{, loss\_val} = 4.2225432
step =
step =
         200 \text{ , loss\_val} = 3.0104418
step =
         300 \text{ , loss\_val} = 4.0216117
         400 \text{ , loss\_val} = 1.4966797
step =
         500 \text{ , loss\_val} = 3.3441987
step =
         0 \cdot loss_val = 2.2555325
step =
        100 , loss_val = 0.7794918
step =
```

#### •••••

```
      step = 500 , loss_val = 0.022581069

      step = 0 , loss_val = 0.14176598

      step = 100 , loss_val = 0.05623051

      step = 200 , loss_val = 0.025527965

      step = 300 , loss_val = 0.10016465

      step = 400 , loss_val = 0.079585046

      step = 500 , loss_val = 0.08565387
```



MNIST와 같은 이미지데이터에 대한 인식정확도를 99% 이상 으로 높이기 위해서는 신경망 아키텍처를 CNN (Convolutional Neural Network) 으로 전환하는것이 필요함

#### [확인사항]

[2] 오답에 대해서 다음과 같이, 오답(false\_prediction)을 확인하고, plt.savefig(…)를 이용하여 파일로 저장하시오

