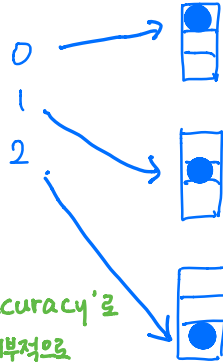


```
# Lab 6 Softmax Classifier
import tensorflow as tf
import numpy as np
```

```
x_raw = [[1, 2, 1, 1],
          [2, 1, 3, 2],
          [3, 1, 3, 4],
          [4, 1, 5, 5],
          [1, 7, 5, 5],
          [1, 2, 5, 6],
          [1, 6, 6, 6],
          [1, 7, 7, 7]]
y_raw = [[0, 0, 1, 1],
          [0, 0, 1, 1],
          [0, 0, 1, 1],
          [0, 1, 0, 1],
          [0, 1, 0, 1],
          [0, 1, 0, 1],
          [1, 0, 0, 1],
          [1, 0, 0, 1]]
```

가장 label을 가질 때, 하나만 Hot하게 만들  
: One-Hot Encoding



\* tensorflow에서 신경망을  
이해할 때 사용하는 모듈  
: tf.keras.Dense

평가 기준을 'accuracy'로  
지정했을 경우, 내부적으로  
categorical\_accuracy() 함수를 이용하여 정확도가

```
x_data = np.array(x_raw, dtype=np.float32)
y_data = np.array(y_raw, dtype=np.float32)
```

```
nb_classes = 3
```

```
tf.model = tf.keras.Sequential()
tf.model.add(tf.keras.layers.Dense(input_dim=4, units=nb_classes, use_bias=True))
```

→ Sequential 모델은 레이어를 선형으로 연결하여 구성하고,  
레이어 인스턴스를 생성자에게 넘겨줌으로써 구성 가능  
↳ 2D 레이어 ↳ 입력 형태 지정(x) ↳ 편향(b)을 사용할지 여부

```
# use softmax activations: softmax = exp(logits) / reduce_sum(exp(logits), dim)
```

```
tf.model.add(tf.keras.layers.Activation('softmax'))
```

활성화 함수 ↳ softmax를 이용 Stochastic Gradient Descent

```
# use loss == categorical_crossentropy
```

```
tf.model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer=tf.keras.optimizers.SGD(lr=0.1),
```

```
metrics=['accuracy'])
```

↳ 다중 분류 손실 함수 ↳ 출력 값이 one-hot encoding된 결과로 나온 loss function을 통해 구한 차이를 이용해 가중치를 구하고, network의 parameter(W, b)를 학습에 어떻게 반영할 것인지 결정하는 방법

```
tf.model.summary()
```

```
history = tf.model.fit(x_data, y_data, epochs=2000)
```

```
model을 요약해서 Shape 등의 정보를 볼 수 있음 ↳ 전체 데이터 셋에 대해 한 번 학습을 완료한 상태
```

```
print('-----')
```

```
# Testing & One-hot encoding
```

```
a = tf.model.predict(np.array([[1, 11, 7, 9]]))
```

```
print(a, tf.keras.backend.eval(tf.argmax(a, axis=1)))
```

```
print('-----') ↳ 백엔드 함수 중 하나로, ↳ 0, 1, 2 번째 중 어디에 있는 값이 최대값인지 알려줌
```

```
b = tf.model.predict(np.array([[1, 3, 4, 3]]))
```

```
print(b, tf.keras.backend.eval(tf.argmax(b, axis=1)))
```

```
print('-----')
```

```
# or use argmax embedded method, predict_classes
```

```
c = tf.model.predict(np.array([[1, 1, 0, 1]]))
```

```
c_onehot = tf.model.predict_classes(np.array([[1, 1, 0, 1]]))
```

```
print(c, c_onehot)
```

```
print('-----')
```

```
all = tf.model.predict(np.array([[1, 11, 7, 9], [1, 3, 4, 3], [1, 1, 0, 1]]))
```

```
all_onehot = tf.model.predict_classes(np.array([[1, 11, 7, 9], [1, 3, 4, 3], [1, 1, 0, 1]]))
```

```
print(all, all_onehot)
```

## \* Keras에서 loss 함수

### ① categorical\_crossentropy (다중 분류 손실 함수)

- 출력 값이 one-hot coding된 결과로 나옴

- label(y)을 one-hot encoding 해서 넣어줘야 함

- 클래스가 상호 배타적일 경우 사용

- 각 샘플이 정확히 하나의 클래스에 속하는 경우

### ② sparse\_categorical\_crossentropy (다중 분류 손실 함수)

- integer type 클래스

- one-hot encoding 하지 않고 정수 형태로 label(y)을 넣어줌

- 한 샘플에 여러 클래스가 있거나 label이 soft 확률일 경우 사용

### ③ binary\_crossentropy

- binary 다중 분류 손실 함수

- label들이 독립적일 때 사용

## \* epoch / batch

① epoch : 전체 dataset을 다 학습시킨 상태

② batch