11주차(2/3)

MNIST Dataset

파이썬으로배우는기계학습

한동대학교 김영섭교수

MNIST Dataset

- 학습 목표
 - MNIST Dataset 이 무엇인지 이해한다.
 - MNIST Dataset 을 사용하는 방법을 익힌다.
 - MNIST Dataset 을 학습하는 신경망을 설계해본다.
- 학습 내용
 - MNIST Dataset 개요
 - MNIST 자료 전처리
 - MNIST 자료 읽기
 - MNIST 자료 시각화
 - 신경망의 설계

1.MNIST Dataset : 개요

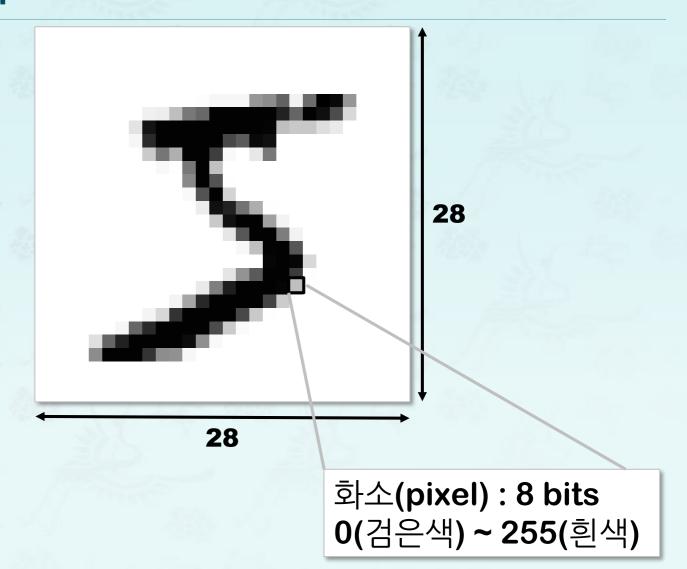


- NIST: National Institute of Standards and Technology
- 미국 국립 표준 기술 연구소
- MNIST: Modified NIST
- 손으로 쓴 숫자들의 이미지

1.MNIST Dataset : 자료 형태

■ 훈련용 이미지: 60,000장

■ 테스트 이미지: 10,000장

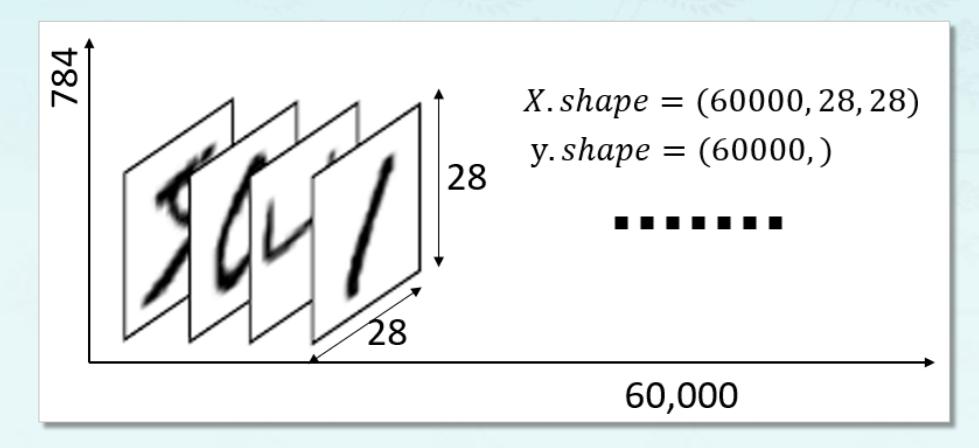


1.MNIST Dataset : 자료 형태

■ 훈련용 이미지: 60,000장

■ 테스트 이미지: **10,000**장

■ 훈련 자료 형상



1.MNIST Dataset : 원 자료 저장 웹사이트

http://yann.lecun.com/exdb/mnist/

2. MNIST 자료읽기: load_mnist()

```
def load_mnist(normalize=True, flatten=True):
...
```

- 매개변수
 - normalize: 정규화
 - flatten = True: 1차원 배열 학습용으로 사용
 - flatten = False: 2차원 배열 이미지 출력용
- 반환값
 - (훈련 이미지, 훈련 레이블),(시험 이미지, 시험 레이블)
- 사용예제

2. MNIST 자료읽기: pickle

■ 자료 크기에 따른 성능 문제

```
def iris_data(standardized=False, shuffled=False):
    datafile = 'data/iris.data'
    if os.path.isfile(datafile):
        df = pd.read_csv(datafile)
    else :
        datafile = 'https://archive.ics.uci.edu/ml/'
        'machine-learning-databases/iris/iris.data'
        df = pd.read_csv(datafile, header=None)
    ...
```

2. MNIST 자료읽기: pickle

- 자료 크기에 따른 성능 문제
 - 해결책: pickle
- iris.data
 joy_data.txt
 joy_dataNoise.txt
 joycolumn.txt
 joyxor.txt
 mnist.pkl
 perceptron_toydata.txt

3. MNIST 훈련자료 전처리: 정규화

```
import joy
import numpy as np

(X, y), (Xt, yt) = joy.load_mnist()

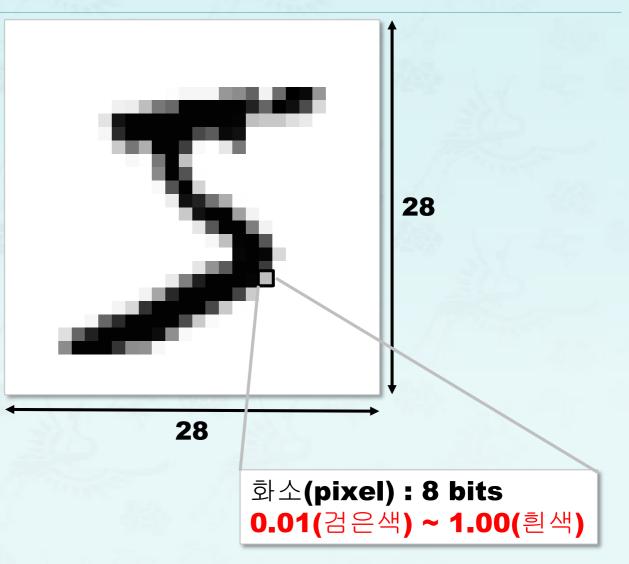
X_std = X[:]

X_std = np.asfarray(X)/255.0 * 0.99 + 0.01

print(X_std[0])
```



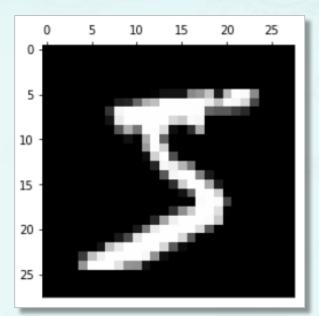
0.01027405	0.01027405	0.01027405	0.01191834	0.01207059	0.012664
36 0.01039585	0.01252734	0.01388235	0.01376055	0.01193356	0.01
0.01					
0.01	0.01	0.01	0.01	0.01	0.01
0.01	0.01	0.01	0.01045675	0.0105481	0.011431
14				010200102	
0.01234464	0.01258824	0.0138519	0.0138519	0.0138519	0.013851
0.0138519	0.01342561	0.01261869	0.0138519	0.01368443	0.012968
86	0.01342301	0.01201003	0.0130319	0.01300443	0.012300
0.01097439	0.01	0.01	0.01	0.01	0.01
0.01					
0.01	0.01	0.01	0.01	0.01	0.010746
0.01362353	0.0138519	0.0138519	0.0138519	0.0138519	0.013851

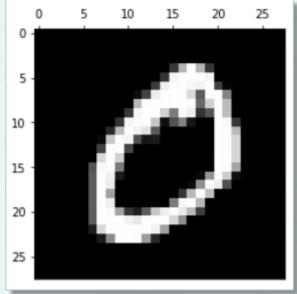


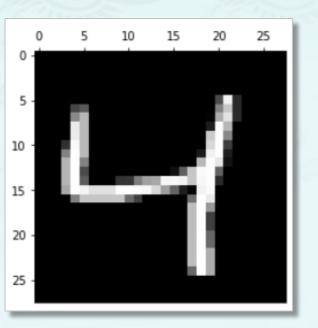
4. MNIST 자료 시각화: 결과 값

```
import joy
(X, y), (Xt, yt) = joy.load_mnist(
normalize = False, flatten = False)
joy.save_mnist_csv(X[:3], y[:3], 'train3.csv')
```

```
import joy
X, y = joy.read_mnist_csv('train3.csv')
for i, yi in enumerate(y):
    joy.show_mnist(X[i])
```

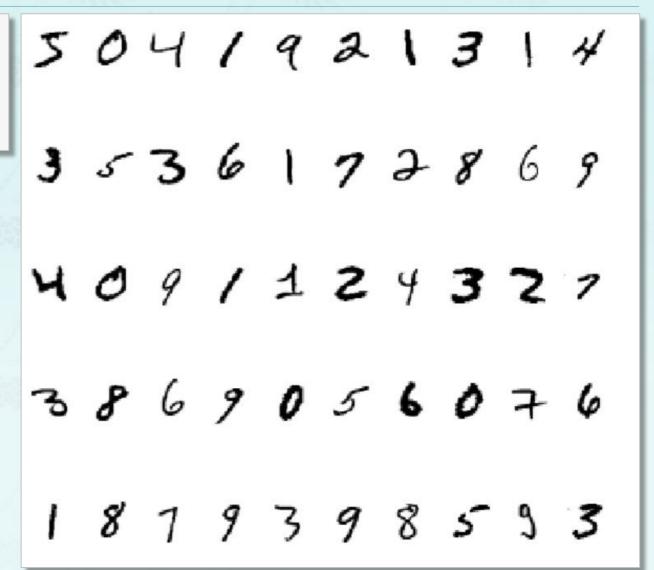






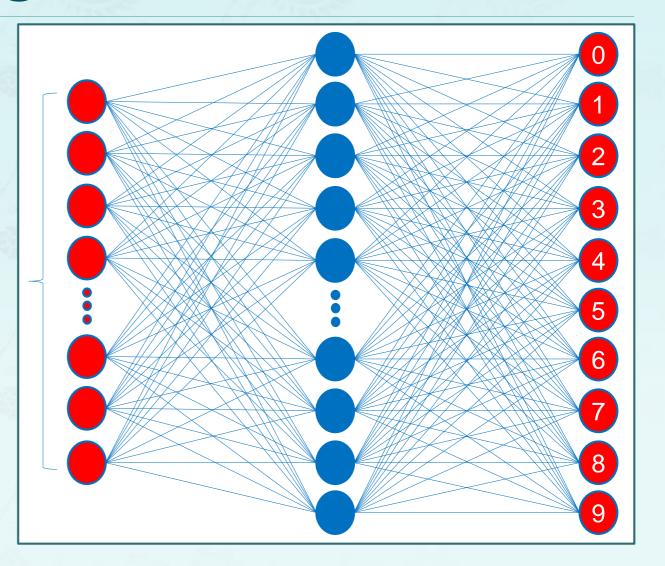
4. MNIST 자료 시각화: show_mnist_grid() 함수

```
import joy
(X, y), (Xt, yt) = joy.load_mnist(
flatten=False)
joy.show_mnist_grid(X[:50])
```



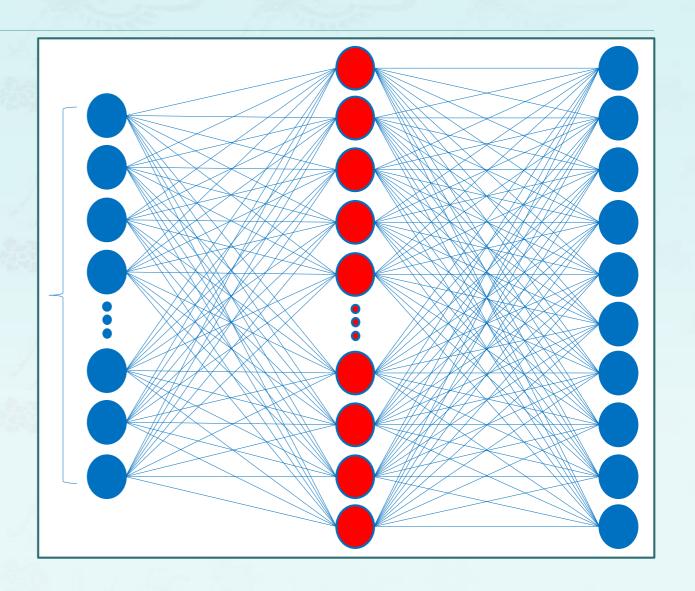
5. 신경망의 설계: 입력층과 출력층

- 입력층 노드 수: 28 x 28 = 784
- 출력층 노드 수: 10

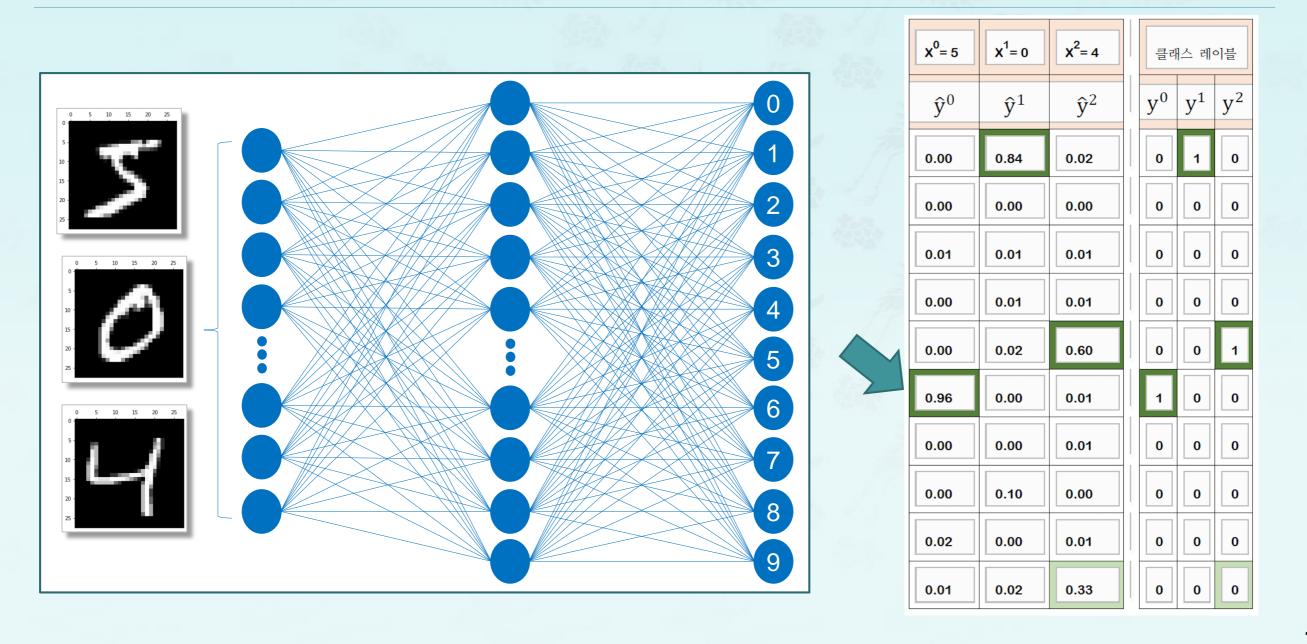


5. 신경망의 설계: 은닉층

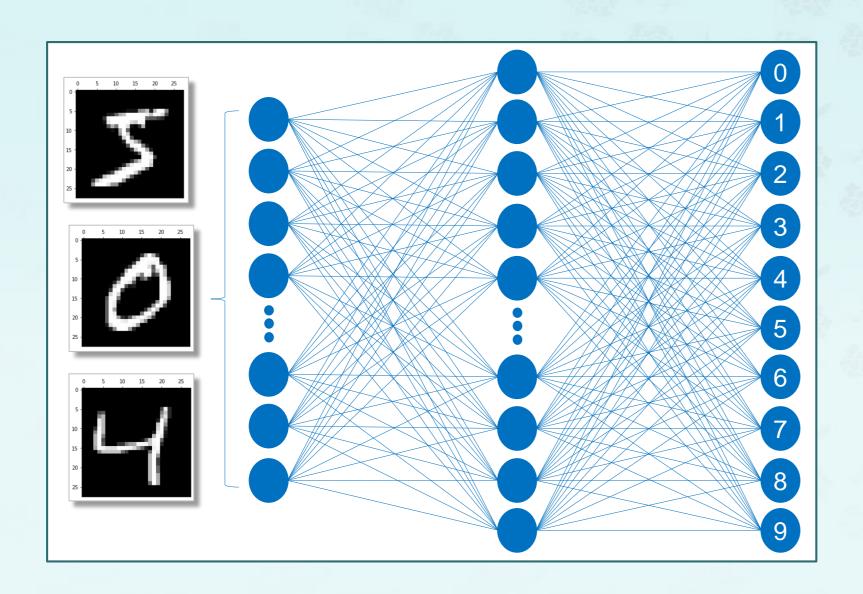
■ 은닉층 노드 수:정답 없음

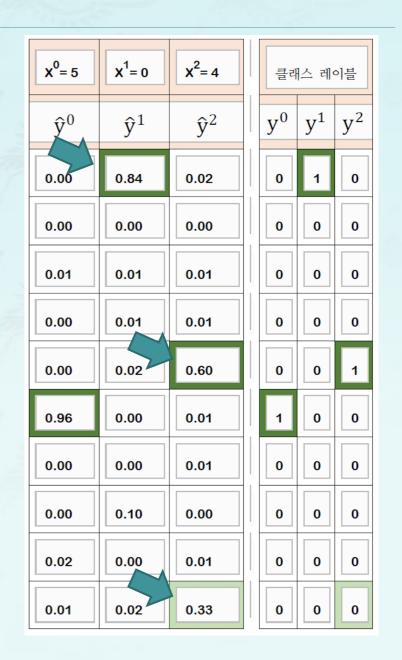


5. 신경망의 설계: 출력층의 결과

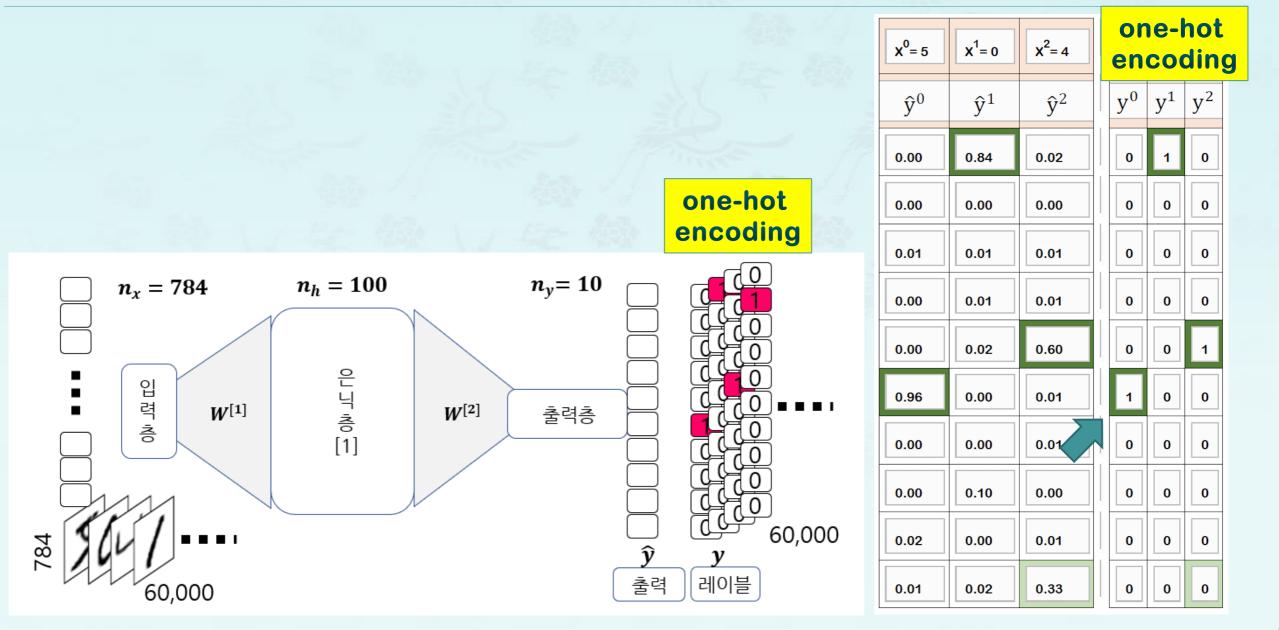


5. 신경망의 설계: 출력층의 결과





6.원-핫-인코딩(one-hot-encoding)



6.원-핫-인코딩(one-hot-encoding): 코드

- np.eye (n_y) 함수:
 - $(n_y \times n_y)$ 형상의 단위행렬 반환

```
def one_hot_encoding(y, n_y, modified=True):
    yhot = [np.eye(n_y)][
        np.array(y, dtype='int32').flatten()

        if modified:
        yhot[yhot == 0] = 0.01
        yhot[yhot == 1] = 0.99
    return yhot
```

6.원-핫-인코딩(one-hot-encoding): 코드

- np.eye (n_y) 함수:
 - $(n_y \times n_y)$ 형상의 단위행렬 반환
- []:
 - 원-핫-인코딩 행렬 제작

6.원-핫-인코딩(one-hot-encoding): 코드

- np.eye(n_y):
 - $(n_y \times n_y)$ 형상의 단위행렬
- []:
 - 원-핫-인코딩 행렬 제작

MNIST Dataset

- 학습 정리
 - MNIST Dataset의 개요 및 사용법
 - MNIST Dataset 을 학습하는 신경망 설계