

Python을 이용한 고강도강 겹치기 레이저 용접부의 모델링

- SNN (shallow), DNN (deep) -

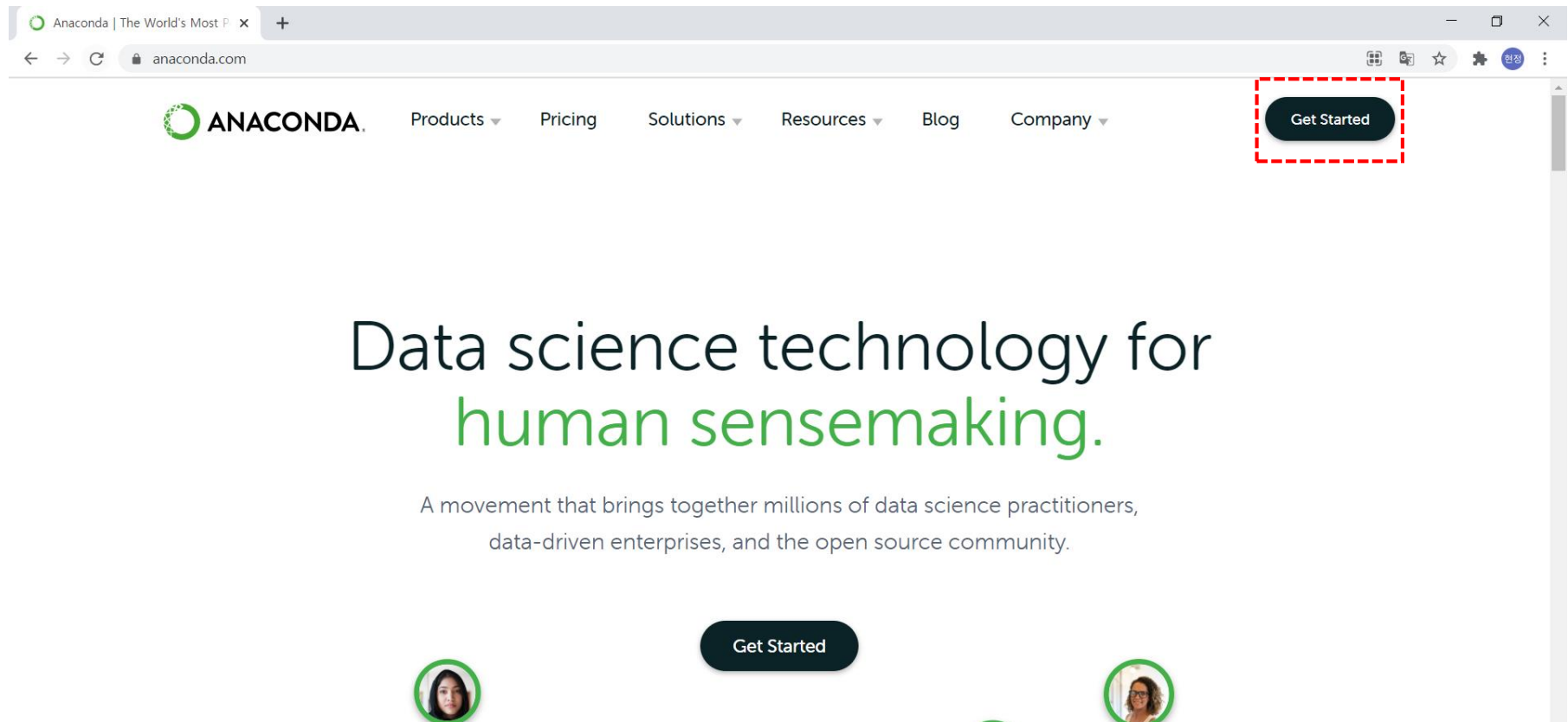
Anaconda Jupyter notebook 사용

안 내

- 본 자료는 아래의 사람들이 만들었습니다.
유현정 (Portland State University)
이기동 (Portland State University)
김철희 (한국생산기술연구원, Portland State University)
- 예제 파일은 아래에서 받을 수 있습니다.
<https://deepjoining.github.io/>
- 문의사항 및 의견: deepjoining@gmail.com
- 자료는 한국생산기술연구원 용접접합그룹 신입대학원생 교육자료입니다.
일체의 다른 용도 사용을 금지합니다.

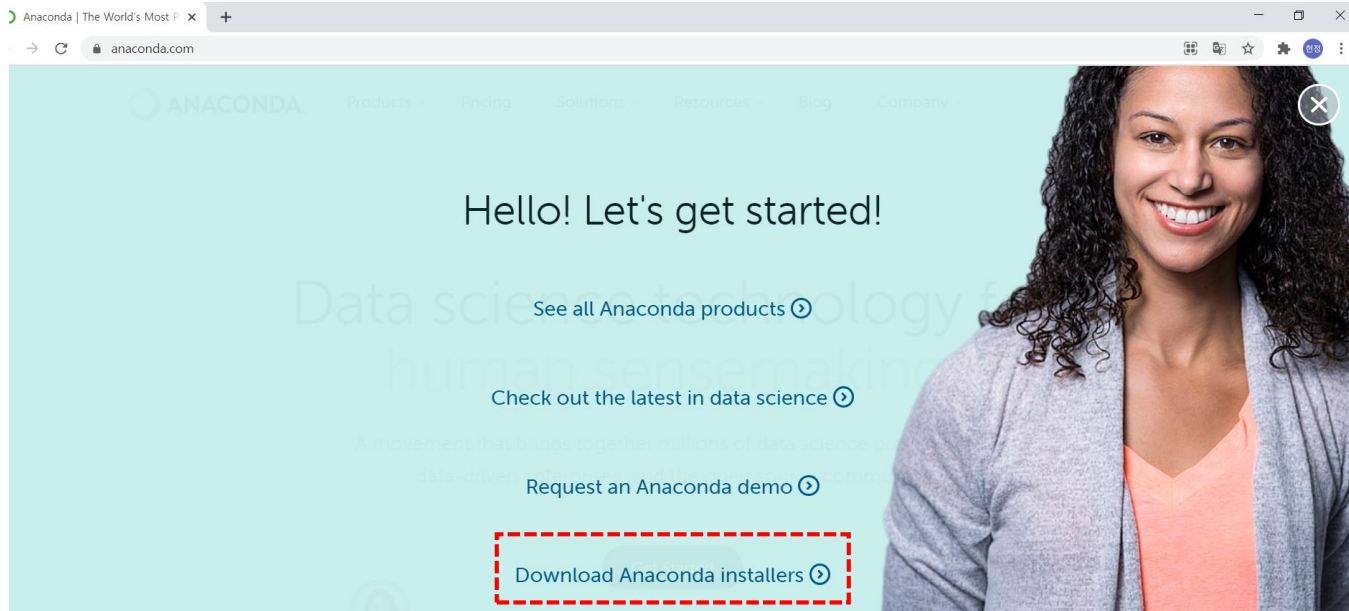
0. Python 설치 방법

- 아나콘다 파일 설치 방법
 - <https://www.anaconda.com/> 에 들어간 후 Get started 클릭

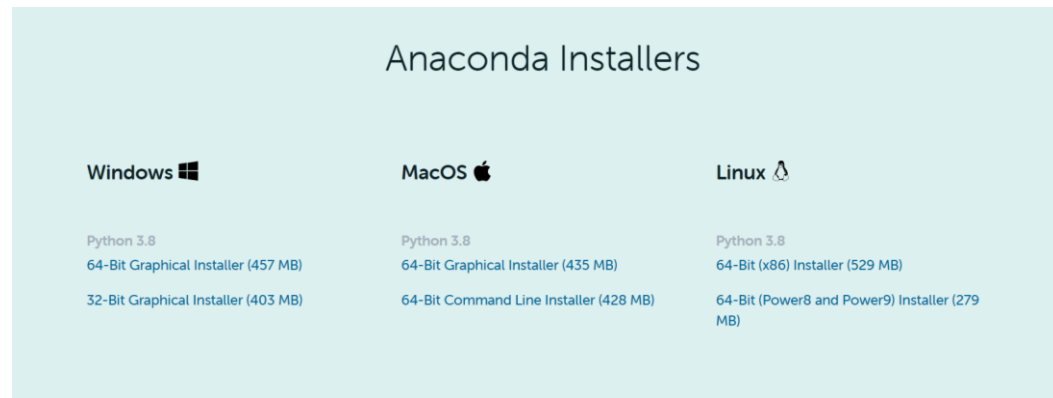


0. Python 설치 방법

- Download Anaconda installers 클릭



- 컴퓨터 환경에 맞는 파일 설치



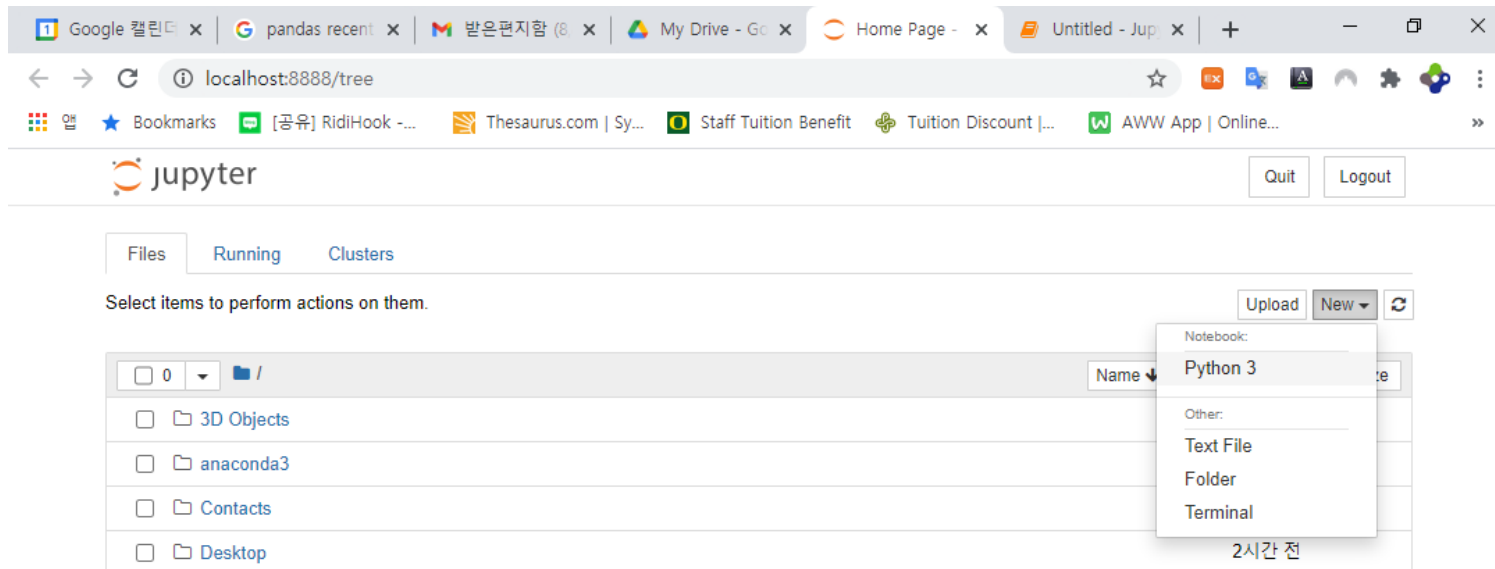
0. Python 설치 방법

■ PC에서 실행하기

- Anaconda Prompt 프로그램 실행 후 아래를 설치
 - ✓ pip install tensorflow
 - ✓ pip install keras
 - ✓ pip install pandas==1.2.1 (01/20/21 update)
 - ✓ pip install -U scikit-learn
 - ✓ pip install numpy --upgrade
- 200인 이상 기업은 유료이므로 생기원 설치 시 유의할 것

1. 딥러닝을 하기 위한 준비

- Jupyter Notebook 실행
 - Python 3 노트북을 하나 열어서 실습한다



- Shift+enter로 한 줄씩 실행이 가능하다

1. 딥러닝을 하기 위한 준비(<https://www.w3schools.com/python/default.asp>)

- C:\temp 폴더를 만들고 csv 파일 2개를 복사해서 넣는다.
- Regression이나 classification의 Keras code를 붙여서 넣고 shift+enter를 누른다.
- Python에서 List의 slicing

List = [0, 1, 2, 3, 4, 5]

| 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 |
|---|---|---|---|---|---|
|---|---|---|---|---|---|

List[0] = 0 List[0:] = [0,1,2,3,4,5]

List[1] = 1 List[:] = [0,1,2,3,4,5]

List[2] = 2 List[2:4] = [2, 3]

List[3] = 3 List[1:3] = [1, 2]

List[4] = 4 List[:4] = [0, 1, 2, 3] 4를 포함하지 x

List[5] = 5

List = [0, 1, 2, 3, 4, 5]

Forward Direction → 0 1 2 3 4 5

| | | | | | |
|---|---|---|---|---|---|
| 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 |
|---|---|---|---|---|---|

-6 -5 -4 -3 -2 -1 ← Backward Direction

```
list = [1,2,3,4,5]
print(list[-1])
print(list[-3:])
print(list[:-1])
print(list[-3:-1])
```

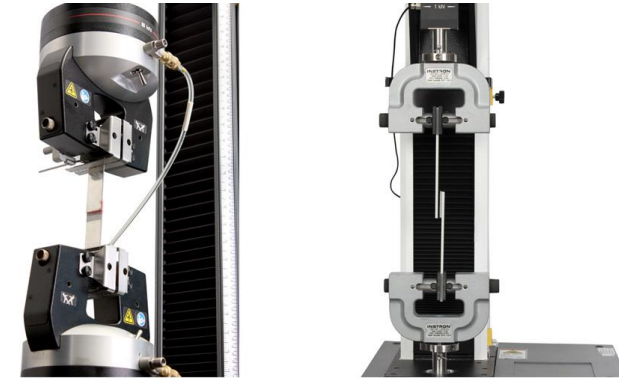
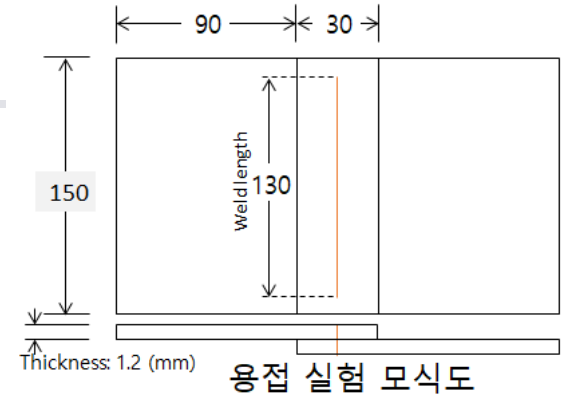
마지막 원소 포함 x

Output:

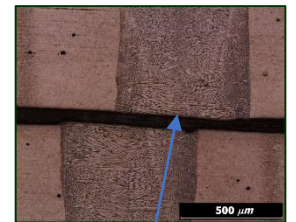
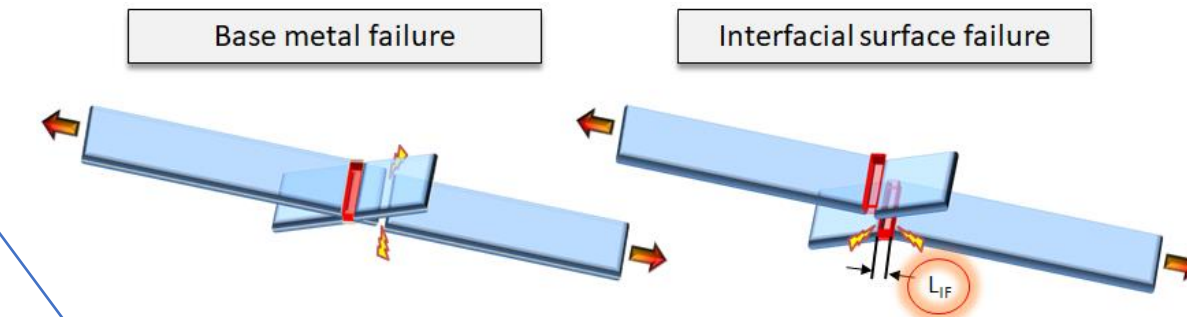
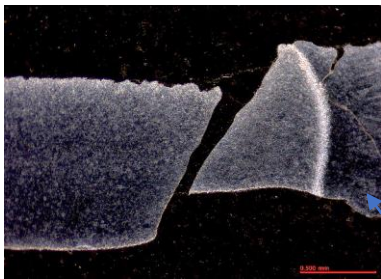
```
5
[3, 4, 5]
[1, 2, 3, 4]
[3, 4]
```

2. 풀어야 할 문제

- 소재: 인장강도 590~1500 MPa급 자동차용 강판
(cf. 연강의 경우 인장강도 270~300 MPa)
- 용접방법: 레이저 겹치기 용접
- 용접부 시험방법: 인장-전단 강도 평가
- 품질판단 기준: 파단의 위치
- 모델링할 문제
 - * 다양한 소재 조합 및 다양한 레이저 용접조건하에서
 - (1) 용접 후 용접 비드폭은 얼마인가? (회귀)
 - (2) 인장-전단 시험에서 강도는? (회귀)
 - (3) 인장-전단 시험에서 파단위치는? (분류)



인장-전단 시험



용접 계면파단

2. 머신 러닝 모델 구축에 사용된 Input, Output parameter

- Input parameter

| No. | 1 | 2 | 3 | 4 |
|-----------------|-----------------------------|-----------------------------|---------------|----------------|
| Input parameter | Strength of the upper sheet | Strength of the lower sheet | Welding speed | Focal position |

- Output parameter

| | Regression model | | Classification model |
|------------------|----------------------------------|---------------|----------------------|
| Output parameter | 5 | 6 | 7 |
| | Bead width at the faying surface | Fracture load | Fracture location |

- 엑셀 파일에 정리된 데이터

| #1. Strength of upper | #2. Strength of lower | #3. Welding speed | #4. Focal position | #5. Bead width at fayii | #6. Fracture load | #7. Fracture location (C |
|-----------------------|-----------------------|-------------------|--------------------|-------------------------|-------------------|--------------------------|
| 590 | 590 | 70 | 0 | 0.82 | 15659.46667 | 0 |
| 590 | 590 | 60 | -5 | 0.87 | 16660.73333 | 0 |
| 590 | 590 | 48 | -10 | 1.02 | 18593.63333 | 0 |
| 590 | 590 | 37 | -15 | 1.33 | 18619.1 | 2 |
| 590 | 590 | 26 | -20 | 1.99 | 18859.83333 | 2 |
| 590 | 590 | 20 | -25 | 2.02 | 18765.03333 | 2 |
| 590 | 780 | 70 | 0 | 0.76 | 14681.73333 | 0 |
| 590 | 780 | 60 | -5 | 0.81 | 15620.36667 | 0 |

3. Python을 이용한 분류문제 코드: PC 환경

```
# Library, function 불러오기
```

```
import numpy as np
```

```
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
import copy
```

```
import keras
```

```
from keras.models import Sequential
```

```
from keras.layers import Dense, Dropout, Activation
```

```
from keras.optimizers import Adam
```

```
from keras import backend as K
```

```
from keras.utils import to_categorical
```

3. Python을 이용한 분류문제 코드: PC 환경

```
# 데이터 불러오기 및 전처리
```

```
Xy = np.loadtxt( ' C:/temp/data_laser_2.csv ' , delimiter= ' , ' , dtype=np.float32)
```

```
# 가장 마지막 column이 분류, 나머지는 Input 변수
```

```
X_data = xy[:, 0:-1]
```

```
# 변수x=변수y의 경우 값이 복사되는 것이 아니라 변수가 참조
```

```
X_org = copy.deepcopy(x_data)
```

```
# Normalizing data
```

```
x_data -= x_data.mean(axis=0)
```

```
x_data /= x_data.std(axis=0)
```

```
# 가장 마지막 column만 추출
```

```
Y_data = xy[:, [-1]]
```

```
# One hot encode
```

```
y_data = to_categorical(y_data)
```

3. Python을 이용한 분류문제 코드: PC 환경

```
# Sequential로 네트워크를 쌓는다
```

```
model = Sequential()
```

```
model.add(Dense(64, activation='relu', input_dim=4))
```

```
model.add(Dropout(0.5))
```

```
model.add(Dense(64, activation='relu'))
```

```
model.add(Dropout(0.5))
```

```
model.add(Dense(3, activation='softmax'))
```

```
model.summary()
```

```
# 최적화 함수 및 손실함수 정의
```

```
Adam = Adam(lr=0.01, beta_1=0.9, beta_2=0.999, epsilon=None, decay=0.0, amsgrad=False)
```

```
model.compile(loss='categorical_crossentropy', optimizer=adam, metrics=['accuracy'])
```

```
# 100 epochs 동안 최적화 실시
```

```
history=model.fit(x_data, y_data, epochs=100)
```

3. Python을 이용한 분류문제 코드: PC 환경

```
# 학습 결과 확인
```

```
# check results.
```

```
# 화면에 실제값과 예측값 비교 가능
```

```
for l in range(len(x_data)):
```

```
    print(x_org[l,:], y_data[l:], model.predict(x_data)[l])
```

```
# Graph 그리기 (교재 3-7)
```

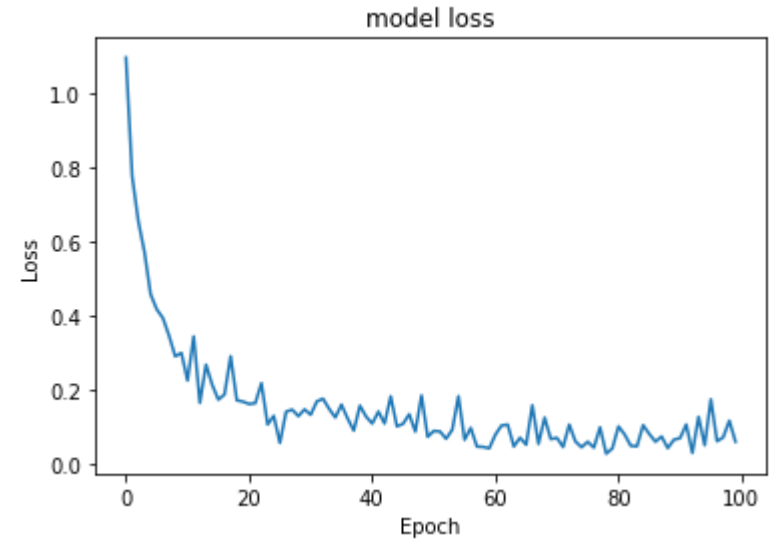
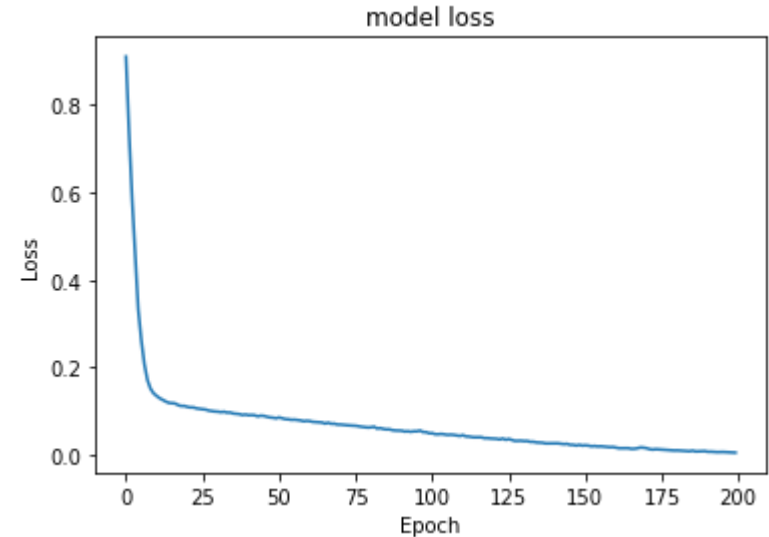
```
plt.plot(history.history['Loss'])
```

```
plt.title('Training loss')
```

```
plt.ylabel('Loss')
```

```
plt.xlabel('Epoch')
```

```
plt.show()
```



감사합니다

다음 강의 내용 : 파이썬을 이용한 SNN, DNN 모델 분석 방법(2)