k-최근접 이웃 회귀

```
(()
구글 코랩에서 실행하기
```

데이터 준비

(4,)

```
In [1]: import numpy as np
In [2]: perch_length = np.array(
              [8.4, 13.7, 15.0, 16.2, 17.4, 18.0, 18.7, 19.0, 19.6, 20.0,
               21.0, 21.0, 21.0, 21.3, 22.0, 22.0, 22.0, 22.0, 22.0, 22.5, 22.5, 22.7, 23.0, 23.5, 24.0, 24.0, 24.6, 25.0, 25.6, 26.5,
              27.3, 27.5, 27.5, 27.5, 28.0, 28.7, 30.0, 32.8, 34.5, 35.0, 36.5, 36.0, 37.0, 37.0, 39.0, 39.0, 40.0, 40.0, 40.0, 40.0,
               40.0, 42.0, 43.0, 43.0, 43.5, 44.0]
               ) # 농어 길이
         perch weight = np.array(
              [\overline{5}.9, 32.0, 40.0, 51.5, 70.0, 100.0, 78.0, 80.0, 85.0, 85.0,
               110.0, 115.0, 125.0, 130.0, 120.0, 120.0, 130.0, 135.0, 110.0,
               130.0, 150.0, 145.0, 150.0, 170.0, 225.0, 145.0, 188.0, 180.0,
               197.0, 218.0, 300.0, 260.0, 265.0, 250.0, 250.0, 300.0, 320.0,
               514.0, 556.0, 840.0, 685.0, 700.0, 700.0, 690.0, 900.0, 650.0,
               820.0, 850.0, 900.0, 1015.0, 820.0, 1100.0, 1000.0, 1100.0,
               1000.0, 1000.0]
               ) # 농어 무게
         print(perch_length.shape)
         print(perch_weight.shape)
         (56,)
         (56,)
In [3]: import matplotlib.pyplot as plt
         plt.scatter(perch_length, perch_weight)
         plt.xlabel('length')
         plt.ylabel('weight')
         plt.show()
            1000
              800
              600
              400
              200
                0
                        10
                                 15
                                          20
                                                   25
                                                            30
                                                                     35
                                                                              40
                                                                                       45
                                                   length
In [5]: from sklearn.model_selection import train_test split
In [6]: train input, test input, train target, test target = train test split(
             perch length, perch weight, random state=42)
In [7]: print(train input.shape, test input.shape)
         (42,) (14,)
In [8]: test_array = np.array([1,2,3,4])
         print(test array.shape)
```

```
In [9]: test_array = test_array.reshape(2, 2)
        print(test_array.shape)
 In []: # 아래 코드의 주석을 제거하고 실행하면 에러가 발생합니다
         # test_array = test_array.reshape(2, 3) # total 원소 개수가 다르므로 에러 발생
In [10]: train input = train input.reshape(-1, 1) # (42,1)
        test input = test input.reshape(-1, 1) # (14,1)
In [11]: print(train_input.shape, test_input.shape)
        (42, 1) (14, 1)
         결정 계수 (
In [12]: from sklearn.neighbors import KNeighborsRegressor
         # KNN regression model import
In [13]:
        knr = KNeighborsRegressor()
         knr.fit(train_input, train_target)
Out[13]: ▼ KNeighborsRegressor
        KNeighborsRegressor()
In [14]: knr.score(test_input, test_target)
        # 결정 계수로 회귀의 결과를 평가 : 만약 평균 정도를 예측하는 수준이라면 0에 가까운 값, 예측이 타켓에 가까워지면 1에 가까운 값
        0.992809406101064
Out[14]:
In [15]: from sklearn.metrics import mean_absolute_error # MAE
In [16]: test prediction = knr.predict(test input)
        mae = mean_absolute_error(test_target, test_prediction)
        print(mae)
        19.157142857142862
        과대적합 vs 과소적합
In [18]: print(knr.score(train_input, train_target))
        # train data 결과 보다 test_data 결과가 더 높음 -> underfitting
        0.9698823289099254
        knr.n_neighbors = 3 # 이전 모델은 default값으로 사용하였고 default 값은 n_neighbors = 5.
In [19]:
         # 이웃 개수를 줄이면 좀 더 모델이 complex 해지므로 줄여보자
         knr.fit(train input, train_target)
        print(knr.score(train_input, train_target))
        0.9804899950518966
In [20]: print(knr.score(test_input, test_target))
```

0.9746459963987609