기계학습 homework 1

개요

본 과제에서는 기계학습에 필수적인 함수나 클래스의 의미와 사용법을 학습하는 것에 의의를 둡니다. 본 과제에서 수행하여야 할 문제는 다음과 같습니다.

- 1. 명시된 함수나 클래스의 주석을 작성하세요. (필수로 작성해야 하는 것 : 함수의 기능, 함수의 인풋, 함수의 아웃풋, 리스트에 명시되어있는 파라미터의 의미)
- 2. 명시된 함수나 클래스의 간단한 실행 코드를 작성하세요. (수업에서 제공하는 housing 데이터를 사용할 것)

∨ 과제를 위한 라이브러리

본 과제에서 사용하는 라이브러리는 수업에서 제공된 colab에 설치되어 있는 라이브러리와 동일한 버전을 사용합니다.

```
# 파이썬 ≥3.5 필수
 2
     import sys
 3
     assert sys.version_info >= (3, 5)
    # 사이킷런 ≥0.20 필수
 5
    import sklearn
     assert sklearn.__version__ >= "0.20"
 8
     # 기본 모듈 임포트
 9
10
     import numpy as np
11
     import os
     import pandas as pd
12
13
     import tarfile
     import urllib
14
15
   # 그래프 관련
16
17
     %matplotlib inline
18
    import matplotlib as mpl
    import matplotlib.pyplot as plt
    mpl.rc('axes', labelsize=14)
mpl.rc('xtick', labelsize=12)
20
21
22
     mpl.rc('ytick', labelsize=12)
23
24
     # 그림 저장 위치 지정
25
     PROJECT_ROOT_DIR = "."
26
     CHAPTER_ID = "end_to_end_project"
27
     IMAGES_PATH = os.path.join(PROJECT_ROOT_DIR, "images", CHAPTER_ID)
28
     os.makedirs(IMAGES_PATH, exist_ok=True)
29
30
     def save_fig(fig_id, tight_layout=True, fig_extension="png", resolution=300):
        path = os.path.join(IMAGES_PATH, fig_id + "." + fig_extension)
31
32
         print("그림 저장:", fig_id)
33
         if tight layout:
34
            plt.tight_layout()
35
         plt.savefig(path, format=fig_extension, dpi=resolution)
36
37
     # 불필요한 경고를 무시합니다 (사이파이 이슈 #5998 참조)
38
     import warnings
     warnings.filterwarnings(action="ignore", message="^internal gelsd")
39
40
41
     DOWNLOAD_ROOT = "https://raw.githubusercontent.com/liganega/handson-ml2/master/notebooks/"
42
     HOUSING_PATH = os.path.join("datasets", "housing")
43
     HOUSING_URL = DOWNLOAD_ROOT + "datasets/housing/housing.tgz"
44
45
     # tar 파일을 가져와서 지정된 폴더에 압축을 풀면 csv 파일 저장됨.
46
     def fetch_housing_data(housing_url=HOUSING_URL, housing_path=HOUSING_PATH):
47
         if not os.path.isdir(housing_path):
48
            os.makedirs(housing_path)
        tgz_path = os.path.join(housing_path, "housing.tgz")
49
50
         urllib.request.urlretrieve(housing_url, tgz_path)
51
        housing_tgz = tarfile.open(tgz_path)
52
        housing_tgz.extractall(path=housing_path)
53
        housing_tgz.close()
54
    fetch_housing_data()
```

24. 4. 1. 오전 12:33

```
1 def load_housing_data(housing_path=HOUSING_PATH):
2     csv_path = os.path.join(housing_path, "housing.csv")
3     return pd.read_csv(csv_path)
4
5 housing = load_housing_data()
```

과제를 위한 참고 자료

1. sklearn docs : 사이킷런 참고자료 2. matplotlib docs : matplotlib 참고자료 3. pandas docs : 판다스 참고자료

제출방법

작성한 노트북 파일과 이를 편집한 pdf 파일(실행 사진과 주석)을 제출할 것

제출 파일:

기계학습homework{회차}_{학번}_{이름}.ipynb,

기계학습homework{회차}_{학번}_{이름}.pdf

과제 리스트

```
class pandas.DataFrame(data=None, index=None, columns=None)
class pandas.Series(data=None, index=None )
DataFrame.describe()
DataFrame.loc
DataFrame.iloc
DataFrame.values
DataFrame.corr()
DataFrame.isnull()
DataFrame.sum(axis=0)
DataFrame.drop(labels=None, axis=0, columns=None)
DataFrame.dropna(axis=0, inplace=False)
DataFrame.fillna(value=None, inplace=False)
DataFrame.replace(to_replace=None, inplace=False)
DataFrame.to_csv(path_or_buf=None, columns=None, header=True, index=True, index_label=None)
pandas.read_csv(filepath_or_buffer)
sklearn.model\_selection.train\_test\_split(*arrays, test\_size=None, train\_size=None, random\_state=None, shuffle=True)
{\tt class\ sklearn.model\_selection.StratifiedShuffleSplit(n\_splits=\ )}
class sklearn.preprocessing.OneHotEncoder(sparse=False)
class sklearn.preprocessing.StandardScaler()
{\tt class\ sklearn.preprocessing.MinMaxScaler()}
class sklearn.pipeline.Pipeline(steps)
```

matplotlib.pyplot.plot(x=, y=, kind=, style=, color=, alpha=)

✔ 예시

```
1 # 1번 : class pandas.DataFrame(data=None, index=None, columns=None)
3 d = housing
4 df = pd.DataFrame(data=d)
5 df
8 Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.
9 Nunc hendrerit lectus eget mollis consectetur.
10 Donec blandit eu nunc id fringilla.
11 Vivamus vitae leo molestie tortor faucibus fringilla.
12 Mauris sit amet odio tortor. Mauris aliquam erat eu nisl gravida auctor.
13 Nam tristique urna sit amet lorem laoreet efficitur. Morbi et augue.
14 ' '
     'WnLorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit.WnNunc hendrerit lectus eget mollis consectetur.WnDonec blandit eu nunc id fringill
     a Windivamue vitae len molectie tortor faunibue frincilla Windaurie eit amet odio tortor. Maurie aliquam erat eu niel gravida auctor Windam trieti
 1 df
            longitude latitude housing_median_age total_rooms total_bedrooms population households median_income median_hous
       0
                -122.23
                           37.88
                                                             880.0
                                                 41.0
                                                                             129.0
                                                                                          322.0
                                                                                                      126.0
                                                                                                                    8.3252
        1
                -122.22
                           37.86
                                                 21.0
                                                            7099.0
                                                                             1106.0
                                                                                         2401.0
                                                                                                     1138.0
                                                                                                                    8.3014
       2
                -122.24
                           37.85
                                                 52.0
                                                            1467.0
                                                                             190.0
                                                                                          496.0
                                                                                                      177.0
                                                                                                                    7.2574
       3
                -122.25
                           37.85
                                                 52.0
                                                            1274.0
                                                                              235.0
                                                                                          558.0
                                                                                                      219.0
                                                                                                                    5.6431
        4
                -122.25
                            37.85
                                                 52.0
                                                            1627.0
                                                                              280.0
                                                                                          565.0
                                                                                                      259.0
                                                                                                                    3.8462
      20635
                -121.09
                           39.48
                                                 25.0
                                                            1665.0
                                                                              374.0
                                                                                          845.0
                                                                                                      330.0
                                                                                                                    1.5603
      20636
               -121.21
                            39.49
                                                 18.0
                                                             697.0
                                                                              150.0
                                                                                          356.0
                                                                                                      114.0
                                                                                                                    2.5568
     20637
               -121.22
                           39.43
                                                 17.0
                                                            2254.0
                                                                              485.0
                                                                                         1007.0
                                                                                                      433.0
                                                                                                                    1.7000
      20638
               -121.32
                            39.43
                                                 18.0
                                                            1860.0
                                                                              409.0
                                                                                          741.0
                                                                                                      349.0
                                                                                                                    1.8672
     20639
                                                                              616.0
                                                                                                      530.0
                                                                                                                    2.3886
               -121.24
                            39.37
                                                 16.0
                                                            2785.0
                                                                                         1387.0
     20640 rows × 10 columns
                                     View recommended plots
 Next steps:
             Generate code with df
2 class pandas. Series (data=None, index=None)
4 Series 클래스는 1차원 배열 형태의 데이터를 다루기 위한 자료구조입니다.
5
6 Inputs:
7 - data: 시리즈에 저장할 데이터. 리스트, 배열 등이 가능합니다.
8 - index: 시리즈의 인덱스 이름
10 Outputs:
11 데이터와 인덱스 정보를 가지고 있는 Series 객체를 생성합니다.
12
13
14 # Series 예제
15 s = pd.Series(data=housing['median_house_value'].values)
16 print(s.head())
         452600.0
         358500.0
     2
         352100.0
     3
         341300 0
         342200.0
     dtype: float64
```

```
24. 4. 1. 오전 12:33
```

```
1 '''
2 DataFrame.describe()
3 describe() 메서드는 데이터프레임의 주요 통계 정보를 요약해서 보여줍니다.
6 describe 메서드는 인자를 받지 않습니다.
8 Outputs:
9 데이터프레임의 각 열에 대한 통계 정보를 담은 데이터프레임을 반환합니다.
10 (count, mean, std, min, 백분위수, max 값 등)
11
12
13 # describe 예제
14 print(housing.describe())
                           latitude housing_median_age
              longitude
                                                       total_rooms ₩
     count 20640.000000 20640.000000
                                         20640.000000 20640.000000
            -119.569704
                          35.631861
                                            28.639486
                                                       2635.763081
    mean
              2.003532
                           2.135952
                                            12.585558
     std
                                                       2181.615252
            -124.350000
                          32.540000
                                             1.000000
                                                          2.000000
     min
           -121.800000
                                            18.000000
                                                       1447.750000
     25%
                          33 930000
           -118.490000
                                                       2127.000000
                          34.260000
                                            29.000000
     50%
     75%
           -118.010000
                          37.710000
                                            37.000000
                                                       3148.000000
           -114.310000
                          41.950000
                                            52.000000 39320.000000
           total_bedrooms
                           population
                                       households median_income ₩
     count
            20433.000000
                         20640.000000 20640.000000
                                                   20640.000000
              537.870553
                          1425.476744
                                        499.539680
    mean
              421.385070
                          1132.462122
                                        382.329753
                                                       1.899822
     std
                1.000000
                             3.000000
                                         1.000000
                                                       0.499900
     min
                                        280.000000
                                                       2.563400
              296.000000
                           787 .000000
     25%
                                        409.000000
                                                       3.534800
     50%
              435.000000
                          1166.000000
     75%
              647.000000
                          1725.000000
                                       605.000000
                                                       4.743250
     max
             6445.000000
                         35682.000000
                                       6082.000000
                                                      15.000100
           median_house_value
                20640.000000
     count
               206855.816909
    mean
     std
               115395.615874
                14999.000000
     min
     25%
               119600.000000
     50%
               179700.000000
     75%
               264725.000000
     max
               500001.000000
1 111
3 loc은 데이터프레임에서 인덱스 이름을 기준으로 행을 선택하기 위해 사용됩니다.
5 Inputs:
6 인덱스 이름, 또는 인덱스 이름의 리스트나 조건식 등으로 선택할 행을 지정합니다.
8 Outputs:
9 인덱스 이름으로 선택된 새로운 데이터프레임을 반환합니다.
10 ''
11
12 # loc 예제
13 print(housing.loc[:5, ['longitude', 'latitude', 'housing_median_age']])
       longitude latitude housing_median_age
     0
         -122.23
                    37.88
                                       41.0
         -122.22
                    37.86
                                       21.0
         -122.24
     2
                    37.85
    3
                    37.85
         -122.25
                                       52.0
     4
         -122.25
                    37.85
                                       52.0
         -122.25
                    37.85
     5
                                       52.0
2 DataFrame.iloc
3 iloc는 데이터프레임에서 인덱스 번호를 기준으로 행을 선택하기 위해 사용됩니다.
5 Inputs:
6 정수 인덱스 번호, 또는 번호의 리스트나 조건식 등으로 선택할 행을 지정합니다.
8 Outputs:
9 정수 인덱스로 선택된 새로운 데이터프레임을 반환합니다.
10
11
12 # iloc 예제
13 print(housing.iloc[5:10, 3:7])
       total_rooms total_bedrooms population households
     5
                           213.0
            919.0
                                      413.0
                                                 193.0
     6
            2535.0
                           489.0
                                     1094.0
                                                514.0
```

```
24. 4. 1. 오전 12:33
```

```
1157.0
                                                    647.0
            3104.0
                             687.0
                                        1206.0
                                                    595.0
     8
            2555.0
                             665.0
            3549.0
                             707.0
                                       1551.0
                                                    714.0
     9
1 ....
2 DataFrame.values
3 values 속성은 데이터프레임의 데이터를 2차원 numpy 배열 형태로 반환합니다.
5 Inputs:
6 values 속성은 인자를 받지 않습니다.
8 Outputs:
9 데이터프레임의 데이터를 담고 있는 2차원 numpy 배열을 반환합니다.
10 ' ' '
11
12 # values 예제
13 print(housing[['total_rooms', 'total_bedrooms']].values[:5])
     [[ 880. 129.]
      [7099. 1106.]
      [ 1467 .
             190.]
      [1274. 235.]
      [1627. 280.]]
1 111
2 DataFrame.corr()
3 corr() 메서드는 데이터프레임의 각 열 간 상관관계를 계산합니다.
5 Inputs:
6 corr 메서드는 인자를 받지 않습니다.
8 Outputs:
9 열 간 상관계수를 담은 새로운 데이터프레임을 반환합니다.
10 ''
11
12 # corr 예제
13 print(housing.corr())
                        longitude latitude housing_median_age
                                                               total_rooms
     Iongitude
                         1.000000 -0.924664
                                                     -0.108197
                                                                  0.044568
                        -0.924664
                                  1.000000
                                                     0.011173
                                                                 -0.036100
     latitude
     housing_median_age -0.108197 0.011173
                                                      1.000000
                                                                 -0.361262
                        0.044568 -0.036100
                                                                  1.000000
                                                     -0.361262
     total_rooms
                        0.069608 -0.066983
                                                     -0.320451
                                                                  0.930380
     total_bedrooms
                         0.099773 -0.108785
                                                     -0.296244
     population
                                                                  0.857126
    households
                         0.055310 -0.071035
                                                     -0.302916
                                                                  0.918484
     median_income
                        -0.015176 -0.079809
                                                     -0.119034
                                                                  0.198050
     median_house_value -0.045967 -0.144160
                                                      0.105623
                                                                  0.134153
                        total_bedrooms
                                       population
                                                   households median_income
     longitude
                              0.069608
                                         0.099773
                                                    0.055310
                                                                  -0.015176
                             -0.066983
                                        -0.108785
                                                    -0.071035
                                                                  -0.079809
     latitude
     housing_median_age
                             -0.320451
                                        -0.296244
                                                    -0.302916
                                                                  -0.119034
                             0.930380
                                         0.857126
                                                     0.918484
                                                                   0.198050
     total_rooms
                                         0.877747
                                                                  -0.007723
     total_bedrooms
                              1.000000
                                                     0.979728
     population
                              0.877747
                                         1.000000
                                                     0.907222
                                                                   0.004834
     households
                              0.979728
                                         0.907222
                                                     1.000000
                                                                   0.013033
     median_income
                             -0.007723
                                         0.004834
                                                     0.013033
                                                                   1.000000
     median_house_value
                             0.049686
                                        -0.024650
                                                     0.065843
                                                                   0.688075
                        median_house_value
                                 -0.045967
     longitude
                                 -0.144160
     latitude
     housing_median_age
                                 0.105623
                                 0.134153
     total_rooms
                                 0.049686
     total bedrooms
     population
                                 -0.024650
     households
                                 0.065843
     median_income
                                 0.688075
     median_house_value
                                  1.000000
     <ipython-input-22-d9c4a9382626>:13: FutureWarning: The default value of numeric_only in DataFrame.corr is deprecated. In a future version, it wi
      print(housing.corr())
```

```
24. 4. 1. 오전 12:33
```

```
1 '''
2 DataFrame.isnull()
3 isnull() 메서드는 데이터프레임의 각 원소가 null인지 아닌지를 판별합니다.
6 isnull 메서드는 인자를 받지 않습니다.
8 Outputs:
9 데이터프레임과 같은 크기의 boolean 데이터프레임을 반환합니다.
10 각 원소가 null이면 True, 아니면 False가 저장됩니다.
11 ''
12
13 # isnull 예제
14 print(housing.isnull().sum())
     Long i tude
                          0
                          0
     latitude
    housing_median_age
                          0
     total_rooms
                          Λ
    total_bedrooms
                        207
    population
                          0
    households
                          0
    median_income
    median_house_value
    ocean_proximity
    dtype: int64
1 ....
2 DataFrame.sum(axis=0)
3 sum() 메서드는 데이터프레임의 각 열 또는 행의 합을 계산합니다.
5 Inputs:
6 - axis: 합을 계산할 방향
     0 - 각 열의 합(기본값), 1 - 각 행의 합
7
9 Outputs:
10 합계 값을 담은 시리즈를 반환합니다.
11 '''
12
13 # sum 예제
14 print(housing.sum(axis=0))
     Iongitude
                                                           -2467918.7
     latitude
                                                            735441.62
    housing_median_age
                                                             591119.0
    total_rooms
                                                           54402150.0
    total_bedrooms
                                                           10990309.0
                                                           29421840.0
    population
                                                           10310499.0
    households
                                                           79890.6495
    median income
                                                         4269504061 0
    median_house_value
                        NEAR BAYNEAR BAYNEAR BAYNEAR BAYNEAR B...
    ocean_proximity
    dtype: object
1 '''
2 DataFrame.drop(labels=None, axis=0, columns=None)
3 drop() 메서드는 데이터프레임에서 특정 행이나 열을 제거합니다.
5 Inputs:
6 - labels: 제거할 행 인덱스 이름의 리스트
7 - columns: 제거할 열 이름의 리스트
8 - axis: labels에 행 인덱스를 넣을 경우 O(기본값), 열 이름을 넣을 경우 1
10 Outputs:
11 선택한 행 또는 열이 제거된 새로운 데이터프레임을 반환합니다.
12 '''
13
14 # drop 예제
15 print(housing.drop(columns=['median_house_value','ocean_proximity']))
           longitude
                    latitude housing_median_age
                                               total_rooms total_bedrooms ₩
    0
            -122.23
                       37.88
                                          41.0
                                                    880.0
                                                                   129.0
             -122.22
                       37.86
                                          21.0
                                                    7099.0
                                                                  1106.0
    2
            -122.24
                       37.85
                                          52.0
                                                    1467.0
                                                                   190.0
    3
            -122.25
                       37.85
                                          52.0
                                                    1274.0
                                                                   235.0
            -122.25
                                          52.0
                                                    1627.0
                       37.85
                                                                   280.0
     20635
            -121.09
                       39.48
                                          25.0
                                                                   374.0
    20636
            -121.21
                                                    697.0
                                                                   150.0
                       39.49
                                          18.0
            -121.22
    20637
                       39.43
                                          17.0
                                                    2254.0
                                                                   485.0
                                                    1860.0
                                                                   409.0
    20638
            -121.32
                       39.43
                                          18.0
            -121.24
    20639
                       39.37
                                          16.0
                                                    2785.0
                                                                   616.0
```

```
population households median_income
     0
                322.0
                           126.0
                                        8.3252
               2401.0
                          1138.0
                                        8.3014
     2
                496.0
                           177.0
                                        7.2574
     3
                558.0
                           219.0
                                        5.6431
     4
                565.0
                           259.0
                                        3.8462
     20635
                845.0
                           330.0
                                        1.5603
                           114.0
     20636
                356.0
                                        2.5568
                                        1.7000
     20637
               1007.0
                           433.0
     20638
                           349.0
                741.0
                                        1.8672
               1387.0
                           530.0
                                        2.3886
     20639
     [20640 rows x 8 columns]
1 ....
2 DataFrame.dropna(axis=0, inplace=False)
3 dropna() 메서드는 널 값을 가진 행이나 열을 제거합니다.
4
5 Inputs:
6 - axis: 행을 기준으로 삭제할 경우 O(기본값), 열을 기준으로 할 경우 1
7 - inplace: True이면 원본 데이터프레임을 변경, False이면 새로운 데이터프레임 반환(기본값)
9 Outputs:
10 널 값이 있는 행 또는 열이 제거된 데이터프레임을 반환합니다.
11
12
13 # dropna 예제
14 print(housing.dropna(subset=['total_bedrooms']))
           longitude
                     latitude housing_median_age
                                                 total_rooms total_bedrooms ₩
     0
             -122.23
                        37.88
                                            41.0
             -122.22
                        37.86
                                            21.0
                                                      7099.0
                                                                     1106.0
     2
             -122.24
                                                      1467.0
                        37.85
                                            52.0
                                                                      190.0
     3
             -122.25
                        37.85
                                            52.0
                                                      1274.0
                                                                      235.0
             -122.25
     4
                        37.85
                                            52.0
                                                      1627.0
                                                                      280.0
             -121.09
     20635
                        39.48
                                            25.0
                                                      1665.0
                                                                      374.0
     20636
             -121.21
                        39.49
                                            18.0
                                                       697.0
                                                                      150.0
     20637
             -121.22
                        39.43
                                            17.0
                                                      2254.0
                                                                      485.0
     20638
             -121.32
                        39.43
                                                      1860.0
                                                                      409.0
                                            18.0
     20639
             -121.24
                        39.37
                                            16.0
                                                      2785.0
                                                                      616.0
           population households median_income median_house_value
     0
                322.0
                           126.0
                                        8.3252
                                                         452600.0
               2401.0
                          1138.0
                                        8.3014
                                                         358500.0
                496.0
     2
                           177.0
                                        7.2574
                                                         352100.0
     3
                558.0
                           219.0
                                        5.6431
                                                         341300.0
     4
                565.0
                           259.0
                                        3.8462
                                                         342200.0
     20635
                845.0
                           330.0
                                        1.5603
                                                          78100.0
     20636
                356.0
                           114.0
                                        2.5568
                                                          77100.0
                                        1.7000
     20637
               1007.0
                           433.0
                                                          92300.0
     20638
                741.0
                           349.0
                                        1.8672
                                                          84700.0
     20639
                           530.0
               1387.0
                                        2.3886
                                                          89400.0
          ocean_proximity
     0
                 NEAR BAY
                 NEAR BAY
     2
                 NEAR BAY
     3
                 NEAR BAY
                 NEAR BAY
     20635
                   INLAND
                   INLAND
     20636
     20637
                   INI AND
                   INLAND
     20638
                   INLAND
     20639
     [20433 rows x 10 columns]
1 ....
2 DataFrame.fillna(value=None, inplace=False)
3 fillna() 메서드는 널 값을 다른 값으로 대체합니다.
4
5 Inputs:
6 - value: 널 값을 대체할 값. 스칼라 또는 딕셔너리 형태로 각 열마다 다른 값 지정 가능
7 - inplace: True이면 원본 데이터프레임 변경, False이면 새 데이터프레임 반환(기본값)
8
9 Outputs:
10 널 값을 대체한 데이터프레임을 반환합니다.
11
13 # fillna 예제
14 print(housing.fillna(value=housing.mean()))
```

11 12

```
longitude latitude housing_median_age total_rooms total_bedrooms ₩
     0
              -122.23
                         37.88
                                              41.0
                                                          880.0
                                                                          129.0
              -122.22
                          37.86
                                              21.0
                                                          7099.0
                                                                          1106.0
     2
              -122.24
                          37.85
                                              52.0
                                                          1467.0
                                                                          190.0
     3
              -122.25
                          37.85
                                              52.0
                                                          1274.0
                                                                          235.0
     4
              -122.25
                         37.85
                                              52.0
                                                          1627.0
                                                                          280.0
     20635
              -121.09
                          39.48
                                              25.0
                                                          1665.0
                                                                          374.0
              -121.21
                                                          697.0
                                                                          150.0
     20636
                          39.49
                                               18.0
     20637
              -121.22
                          39.43
                                                         2254.0
                                                                          485.0
                                               17.0
     20638
              -121.32
                          39.43
                                               18.0
                                                          1860.0
                                                                          409.0
     20639
              -121.24
                          39.37
                                              16.0
                                                         2785.0
                                                                          616.0
            population households median_income median_house_value W
     0
                 322.0
                             126.0
                                          8.3252
                                                            452600.0
                2401.0
                            1138.0
                                           8.3014
                                                            358500.0
     2
                 496.0
                             177.0
                                           7.2574
                                                            352100.0
     3
                 558.0
                             219.0
                                           5.6431
                                                            341300.0
                 565.0
                                          3.8462
                                                            342200.0
     4
                             259.0
                 845.0
                             330.0
                                                             78100.0
     20635
                                           1.5603
     20636
                 356.0
                             114.0
                                          2 5568
                                                             77100 0
     20637
                1007.0
                             433.0
                                           1.7000
                                                             92300.0
     20638
                 741.0
                             349.0
                                           1.8672
                                                             84700.0
     20639
                1387.0
                             530.0
                                           2.3886
                                                             89400.0
           ocean_proximity
     0
                  NEAR BAY
                  NEAR BAY
     2
                  NEAR BAY
     3
                  NEAR BAY
     4
                  NEAR BAY
     20635
                    INLAND
     20636
                    INLAND
                    INLAND
     20638
                    INLAND
     20639
                    INLAND
     [20640 rows x 10 columns]
     <ipython-input-27-574eaaf52d9e>:14: FutureWarning: The default value of numeric_only in DataFrame.mean is deprecated. In a future version, it wi
       print(housing.fillna(value=housing.mean()))
2 DataFrame.replace(to_replace=None, inplace=False)
3 replace() 메서드는 데이터프레임의 특정 값을 다른 값으로 대체합니다.
6 - to_replace: 대체될 값. 딕셔너리 형태로 각 열마다 다른 값 지정 가능
7 - inplace: True이면 원본 데이터프레임 변경, False이면 새 데이터프레임 반환(기본값)
9 Outputs:
10 지정한 값이 대체된 데이터프레임을 반환합니다.
13 # replace 예제
14 print(housing.replace({'ocean_proximity': {'ISLAND': 'NEAR BAY'}}))
            longitude
                      latitude housing_median_age
                                                    total_rooms
                                                                 total_bedrooms ₩
     0
              -122.23
                         37.88
                                                                          129.0
              -122.22
                          37.86
                                              21.0
                                                          7099.0
                                                                          1106.0
     2
              -122.24
                         37.85
                                              52.0
                                                          1467.0
                                                                          190.0
     3
              -122 25
                                                                          235 0
                          37 85
                                              52.0
                                                          1274 0
              -122.25
                                              52.0
                                                          1627.0
     4
                         37.85
                                                                          280.0
              -121.09
                                                                          374.0
     20635
                          39.48
                                               25.0
                                                          1665.0
     20636
              -121.21
                          39.49
                                               18.0
                                                          697.0
                                                                          150.0
     20637
              -121.22
                          39.43
                                               17.0
                                                          2254.0
                                                                          485.0
     20638
              -121.32
                          39.43
                                               18.0
                                                          1860.0
                                                                          409.0
     20639
              -121.24
                          39.37
                                               16.0
                                                          2785.0
                                                                          616.0
            population households median_income median_house_value
     0
                 322.0
                             126.0
                                          8.3252
                                                            452600.0
                2401.0
                            1138.0
                                          8.3014
                                                            358500.0
     2
                             177.0
                                          7.2574
                                                            352100.0
                 496.0
     3
                 558.0
                            219.0
                                          5.6431
                                                            341300 0
     4
                 565.0
                             259.0
                                          3.8462
                                                            342200.0
     20635
                 845.0
                             330.0
                                           1.5603
                                                             78100.0
     20636
                 356.0
                             114.0
                                          2.5568
                                                             77100.0
     20637
                1007.0
                             433.0
                                                             92300.0
                                           1.7000
     20638
                 741.0
                             349.0
                                           1.8672
                                                             84700.0
     20639
                1387.0
                             530.0
                                           2.3886
                                                             89400.0
           ocean_proximity
     0
                  NEAR BAY
```

```
24. 4. 1. 오전 12:33
```

```
NEAR BAY
     2
                 NEAR BAY
                 NEAR BAY
     3
     4
                 NEAR BAY
                   INLAND
     20635
     20636
                   INLAND
                   INLAND
     20637
                   INLAND
     20638
                   INLAND
     20639
     [20640 rows x 10 columns]
1 ....
 2 DataFrame.to_csv(path_or_buf=None, columns=None, header=True, index=True, index_label=None)
 3 to_csv() 메서드는 데이터프레임을 CSV 파일로 저장합니다.
4
 5 Inputs:
 6 - path_or_buf: CSV 파일 경로
 7 - columns: 저장할 열 이름의 리스트. None이면 모든 열 저장(기본값)
 8 - header: 열 이름을 헤더에 쓸지 여부(기본값 True)
9 - index: 행 인덱스를 파일에 쓸지 여부(기본값 True)
10 - index_label: 행 인덱스 이름. None이면 인덱스 이름 생략(기본값)
11
12 Outputs:
13 CSV 파일로 데이터프레임을 저장합니다.
14 ' '
15
16 # to_csv 예제
17 housing.to_csv('./housing.csv', columns=[
      'longitude', 'latitude', 'housing_median_age',
'total_rooms', 'total_bedrooms', 'population',
18
19
      'households', 'median_income', 'median_house_value'])
20
21
 1 ....
2 pandas.read_csv(filepath_or_buffer)
 3 read_csv() 함수는 CSV 파일에서 데이터를 읽어와 데이터프레임을 생성합니다.
 5 Inputs:
 6 - filepath_or_buffer: 읽어올 CSV 파일 경로
8 Outputs:
9 CSV 파일에서 읽은 데이터로 생성한 데이터프레임을 반환합니다.
10 '
11
12 # read_csv 예제
13 housing_ = pd.read_csv('./housing.csv')
14 print(housing_.head())
       Unnamed: O longitude latitude housing_median_age total_rooms ₩
     0
                0
                     -122.23
                                37.88
                                                    41.0
                                                               880.0
                     -122.22
                                37.86
                                                    21.0
                                                               7099.0
     2
                2
                     -122.24
                                37.85
                                                    52.0
                                                               1467.0
     3
                3
                     -122.25
                                37.85
                                                    52.0
                                                               1274.0
                     -122.25
                                37.85
     4
                                                    52.0
                                                               1627.0
        total_bedrooms population households median_income median_house_value
     0
                129.0
                           322.0
                                       126.0
                                                    8.3252
                                                                     452600.0
                                      1138.0
                                                                     358500 0
               1106.0
                          2401.0
                                                    8.3014
     2
                190.0
                           496.0
                                       177.0
                                                    7.2574
                                                                     352100.0
     3
                235.0
                           558.0
                                       219.0
                                                    5.6431
                                                                     341300.0
     4
                280.0
                           565.0
                                       259.0
                                                    3.8462
                                                                     342200.0
```

```
24. 4. 1. 오전 12:33
```

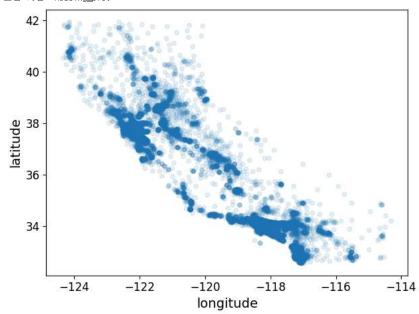
```
1 111
2 sklearn.model_selection.train_test_split(*arrays, test_size=None, train_size=None, random_state=None, shuffle=True)
3 train test split() 함수는 데이터를 학습용과 평가용으로 분할합니다.
6 - *arrays: 분할할 데이터. 여러 개의 배열을 동시에 분할할 수 있음
7 - test_size: 테스트 데이터 비율 혹은 갯수(기본값 0.25)
8 - train_size: 학습 데이터 비율 혹은 갯수(기본값 test_size의 나머지)
9 - random_state: 데이터 분할시 셔플에 사용할 랜덤 시드값
10 - shuffle: 분할 전 데이터를 섞을지 여부(기본값 True)
11
12 Outputs:
13 크기에 맞게 분할된 학습/테스트 데이터 배열의 리스트를 반환합니다.
14 (X_train, X_test, y_train, y_test 순서)
16 import sklearn.model_selection
17 # train_test_split 예제
18 X = housing.drop('median_house_value', axis=1)
19 y = housing['median_house_value'].copy()
20 X_train, X_test, y_train, y_test = sklearn.model_selection.train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
21 print(len(X_train), len(X_test), len(y_train), len(y_test))
     16512 4128 16512 4128
1 ....
2 class sklearn.model_selection.StratifiedShuffleSplit(n_splits=)
3 StratifiedShuffleSplit 클래스는 계층화 샘플링을 사용하여 데이터를 분할하는 데 사용됩니다.
5 Parameters:
6 - n_splits: 분할 횟수
8 Methods:
9 - split(X, y): 주어진 데이터 X,y를 계층별로 학습/테스트 세트로 분할하는 train/test 인덱스 생성
11 from sklearn.model_selection import StratifiedShuffleSplit
12 # StratifiedShuffleSplit 예제
13 split = StratifiedShuffleSplit(n_splits=1, test_size=0.2, random_state=42)
14 for train_index, test_index in split.split(housing, housing['ocean_proximity']):
      strat_train_set = housing.loc[train_index]
16
      strat_test_set = housing.loc[test_index]
17
18 print(strat_train_set['ocean_proximity'].value_counts() / len(strat_train_set))
19 print(strat_test_set['ocean_proximity'].value_counts() / Ien(strat_test_set))
     <1H OCEAN
                 0.442648
     INLAND
                 0.317406
     NEAR OCEAN
                 0.128755
     NEAR BAY
                 0.110950
                 0.000242
     ISLAND
     Name: ocean_proximity, dtype: float64
     <1H OCEAN
                 0.442587
     INLAND
                 0.317345
     NEAR OCEAN
                 0.128876
     NEAR BAY
                 0.110950
     ISLAND
                 0.000242
     Name: ocean_proximity, dtype: float64
2 class sklearn.preprocessing.OneHotEncoder(sparse=False)
3 OneHotEncoder 클래스는 범주형 변수를 One-Hot 인코딩으로 변환합니다.
5 Parameters:
6 - sparse: 희소행렬(sparse matrix)로 결과를 반환할지 여부(기본값 False)
8 Methods:
9 - fit(X): 인코딩에 필요한 정보를 데이터로부터 학습함
10 - transform(X): 학습된 정보를 사용하여 데이터를 인코딩함
11 - fit_transform(X): 데이터를 학습하여 정보를 얻은 후 바로 인코딩함
12 ' '
13
14 # OneHotEncoder 예제
15 from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
16 cat_encoder = OneHotEncoder()
17 housing_cat_1hot = cat_encoder.fit_transform(housing[['ocean_proximity']])
18 print(housing_cat_1hot.toarray())
     [[0. 0. 0. 1. 0.]
      [0. 0. 0. 1. 0.]
     [0. 0. 0. 1. 0.]
      [0. 1. 0. 0. 0.]
      [0. 1. 0. 0. 0.]
      [0. 1. 0. 0. 0.]]
```

```
1 111
2 class sklearn.preprocessing.StandardScaler()
3 StandardScaler 클래스는 연속형 변수의 스케일을 평균 0, 분산 1이 되도록 변환합니다.
5 Methods:
6 - fit(X): 스케일링에 필요한 평균, 표준편차 정보를 데이터로부터 학습함
7 - transform(X): 학습된 정보를 사용하여 데이터를 스케일링함
8 - fit_transform(X): 데이터를 학습하여 정보를 얻은 후 바로 스케일링함
9 ' ' '
10
11 # StandardScaler 예제
12 from sklearn.preprocessing import StandardScaler
13 num_attribs = ['longitude', 'latitude', 'housing_median_age', 'total_rooms'
                 'total_bedrooms', 'population', 'households', 'median_income']
15 scaler = StandardScaler()
16 scaled_housing_num = scaler.fit_transform(housing[num_attribs])
17 print(scaled_housing_num)
      \begin{bmatrix} [-1.32783522 & 1.05254828 & 0.98214266 & \dots & -0.9744286 & -0.97703285 \end{bmatrix} 
        2.34476576]
      [-1.32284391 1.04318455 -0.60701891 ... 0.86143887 1.66996103
        2.33223796]
      [-1.33282653 1.03850269 1.85618152 ... -0.82077735 -0.84363692
        1.7826994 ]
      [-0.8237132 \quad 1.77823747 \ -0.92485123 \ \dots \ -0.3695372 \ \ -0.17404163
       -1.14259331]
      [-0.87362627
                   1.77823747 -0.84539315 ... -0.60442933 -0.39375258
       -1.05458292]
      [-0.83369581 \quad 1.75014627 \quad -1.00430931 \quad \dots \quad -0.03397701 \quad 0.07967221
       -0.78012947]]
1 ' ' '
2 class sklearn.preprocessing.MinMaxScaler()
3 MinMaxScaler 클래스는 연속형 변수의 스케일을 0과 1 사이 값으로 변환합니다.
4
5 Methods:
6 - fit(X): 스케일링에 필요한 최대/최소값 정보를 데이터로부터 학습함
7 - transform(X): 학습된 정보를 사용하여 데이터를 스케일링함
8 - fit_transform(X): 데이터를 학습하여 정보를 얻은 후 바로 스케일링함
10 # MinMaxScaler 예제
11 from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
12 num_attribs = ['longitude', 'latitude', 'housing_median_age', 'total_rooms',
                 'total_bedrooms', 'population', 'households', 'median_income']
14 min_max_scaler = MinMaxScaler()
15 scaled_housing_num = min_max_scaler.fit_transform(housing[num_attribs])
16 print(scaled_housing_num)
17
     [[0.21115538 0.5674814 0.78431373 ... 0.00894083 0.02055583 0.53966842]
[0.21215139 0.565356 0.39215686 ... 0.0672104 0.18697583 0.53802706]
                                       ... 0.01381765 0.02894261 0.46602805]
      [0.21015936 0.5642933 1.
       [0.31175299 \ 0.73219979 \ 0.31372549 \ \dots \ 0.0281398 \ \ 0.07104095 \ 0.08276438] 
       [0.30179283 \ 0.73219979 \ 0.333333333 \ \dots \ 0.02068444 \ 0.05722743 \ 0.09429525] 
      [0.30976096 0.72582359 0.29411765 ... 0.03879032 0.08699227 0.13025338]]
```

24. 4. 1. 오전 12:33

```
1 ....
2 class sklearn.pipeline.Pipeline(steps)
3 Pipeline 클래스는 데이터 전처리와 모델 학습/예측 과정을 연결하여 자동화합니다.
6 - steps: ('이름', 변환기 또는 추정기) 쌍의 리스트. 마지막 단계는 추정기여야 함
8 Methods:
9 - fit(X, y): 파이프라인의 모든 변환기의 fit(), fit_transform() 메서드를 순서대로 호출한 후,
            마지막 추정기의 fit() 메서드를 호출하여 전체 파이프라인을 학습시킵니다.
11 - predict(X): 파이프라인의 모든 변환기의 transform() 메서드를 순서대로 호출하여 데이터를 변환한 후,
            마지막 추정기의 predict() 메서드를 호출하여 예측값을 반환합니다.
13 - score(X v): 파이프라인의 모든 변화기의 transform() 메서드를 중출하여 데이터를 변화한 호
1 '''
2 matplotlib.pyplot.plot(x=, y=, kind=, style=, color=, alpha=)
3 plot() 함수는 선 그래프, 산점도 등 다양한 유형의 그래프를 생성합니다.
4
5 Inputs:
6 - x: x축 데이터
7 - y: y축 데이터
8 - kind: 그래프 유형 (line, scatter, bar 등)
9 - style: 마커 및 선 스타일
10 - color: 마커 및 선 색상
11 - alpha: 마커 및 선 투명도 (0~1 사이 값)
12
13 Outputs:
14 설정에 맞는 그래프를 생성하여 화면에 출력합니다.
15 '
16
17 # plot 예제
18 housing.plot(x='longitude', y='latitude',
            kind='scatter', alpha=0.1)
20 save_fig('housing_plot')
```

그림 저장: housing_plot



1 housing

	Unnamed: 0	longitude	latitude	housing_median_age	total_rooms	total_bedrooms	population	households	median_income	m€
0	0	- 122.23	37.88	41.0	880.0	129.0	322.0	126.0	8.3252	