빅데이터 기반 AI 응용 솔루션 개발자 전문과정

교과목명 : 분석라이브러리 활용

평가일: 22.7.8성명: 박혜린점수: 76

Q1. 표준정규분포 기반의 2행 3열 배열을 랜덤하게 생성하여 크기, 자료형, 차원을 출력하세요.

```
In [2]:
import pandas as pd
import numpy as np
In [5]:
a = np.random.randn(2,3)
print(a)
# size , shape
# 크기
print(a.shape)
[[-1.44764405 0.69648091 1.53825725]
[ 1.10775175  0.93492451  0.01721527]]
(2, 3)
In [448]:
# 자료형
a.dtype
Out[448]:
dtype('float64')
In [451]:
# 차워
a.ndim
```

Q2. arange(), reshape() 이용 1차원 2차원 3차원 배열을 아래와 같이 생성하세요.

[0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]

Out[451]:

3

```
22. 7. 19. 오전 9:58
[[0 1 2 3 4]
```

[[[0 1 2 3 4]

[5 6 7 8 9]]

[5 6 7 8 9]]]

In [164]:

```
a = np.arange(10).reshape(10)
print(a)
b = a.reshape(2,5)
print(b)
c = np.arange(10).reshape(1,2,5)
print(c)
```

```
[0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]
[[0 1 2 3 4]
[5 6 7 8 9]]
[[[0 1 2 3 4]
[5 6 7 8 9]]]
```

In [10]:

```
a = np.arange(10)
a1 = a.reshape(-1)
a2 = a.reshape(2,-1)
a3 = a.reshape(-1,2,5)

print(a1)
print(a2)
print(a3)
```

```
[0 1 2 3 4 5 6 7 8 9]

[[0 1 2 3 4]

[5 6 7 8 9]]

[[[0 1 2 3 4]

[5 6 7 8 9]]]
```

Q3. 1~100 까지 배열에서 3과 7의 공배수인 것만을 출력하세요.

In [9]:

```
a = np.arange(1,101)

a = a[(a%3==0) & (a%7==0)]

a
```

Out[9]:

array([21, 42, 63, 84])

Q4. 아래 3차원 배열을 생성하여 출력한 후 1차원으로 변환하여 출력하세요.(reshape()사용)

```
[[[ 0 1 2 3 4] [ 5 6 7 8 9]]
```

[[10 11 12 13 14]

[15 16 17 18 19]]

```
22. 7. 19. 오전 9:58
```

[[20 21 22 23 24] [25 26 27 28 29]]]

In [63]:

```
a = np.arange(0,30).reshape(3,2,5)
print(a)
print(a.ndim)
b = a.reshape(30) # -1 쓰는게 더 편함!
print(b)
b.ndim
[[[ 0 1 2
            3 4]
  [5 6 7 8 9]]
 [[10 11 12 13 14]
  [15 16 17 18 19]]
 [[20 21 22 23 24]
  [25 26 27 28 29]]]
    1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22
[ 0
24 25 26 27 28 29]
Out[63]:
1
```

Q5. array2d에서 인덱스를 이용해서 값을 선택하고 리스트로 아래와 같이 출력하세요.

```
arr2d = np.arange(1,10).reshape(3,3)
```

[3, 6]

[[1, 2],

[4, 5]]

[[1, 2, 3]

[4, 5, 6]

In [11]:

```
arr2d = np.arange(1,10).reshape(3,3)
print(arr2d)
```

[[1 2 3]

[4 5 6]

[7 8 9]]

```
In [85]:

print(arr2d[:2,2],'\n')
print(arr2d[:2,:2],'\n')
print(arr2d[:2,:])

[3 6]

[[1 2]
   [4 5]]

[[1 2 3]
   [4 5 6]]

In [14]:

print(arr2d[[0,1],2])
print(arr2d[[0,1],:2])
print(arr2d[[0,1],:2])
print(arr2d[[0,1],:])
```

```
[3 6]
[[1 2]
[4 5]]
[[1 2 3]
[4 5 6]]
```

Q6. zeros_like, ones_like, full_like 함수 사용 예를 작성하세요.

```
In [110]:
```

```
a = np.random.randint(1,11,(5,5))
print(a, '\n')
b = np.zeros_like((a))
print(b,'\n')
c = np.ones_like((a))
print(c,'\n')
d = np.full_like((a),5)
print(d)
[[ 3 5
              2
                  6]
          8
 [ 7 10
          7
              8
                  2]
 [ 8
       5
          4
              6
                 1]
 [ 2
      7 10
              4
                  21
 [ 9
       5
          9
              5
                  8]]
[[0 \ 0 \ 0 \ 0]]
 [0 \ 0 \ 0 \ 0]
 [0 \ 0 \ 0 \ 0]
 [0 \ 0 \ 0 \ 0]
 [0 \ 0 \ 0 \ 0]]
[[1 \ 1 \ 1 \ 1 \ 1]]
 [1\ 1\ 1\ 1\ 1]
 [1\ 1\ 1\ 1\ 1]
 [1 \ 1 \ 1 \ 1 \ 1]
 [1 \ 1 \ 1 \ 1 \ 1]
[[5 5 5 5 5]
 [5 5 5 5 5]
 [5 5 5 5 5]
 [5 5 5 5 5]
 [5 5 5 5 5]]
```

Q7. 10 ~ 20 사이의 정수 난수로 10행 5열 2차원 배열을 생성하고 저장한 후 다시 불러내서 출력하세요.

In [16]:

```
random_array = np.random.randint(10,20,(10,5))
random_array
np.save('array_test',random_array)
np.load('array_test.npy')
Out[16]:
```

Q8. df = sns.load dataset('titanic')로 불러와서 다음 작업을 수행한 후 출력하세

요.

- 전체 칼럼중 'survived'외에 모든 칼럼을 포함한 df_x를 산출한 후 dataset/df_x.pkl로 저장한다.
- df_x.pkl을 데이터프레임 df_x 이름으로 불러온 후 앞 5개 행을 출력한다.

In [17]:

```
import seaborn as sns

df = sns.load_dataset('titanic')
df.head()
```

Out[17]:

	survived	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	class	who	adult_male
0	0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	Third	man	True
1	1	1	female	38.0	1	0	71.2833	С	First	woman	False
2	1	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	Third	woman	False
3	1	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	First	woman	False
4	0	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	Third	man	True
4											•

In [18]:

```
df_x = df.drop(columns=['survived'])
df_x.head()
```

Out[18]:

	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	class	who	adult_male	deck	en
0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	Third	man	True	NaN	S
1	1	female	38.0	1	0	71.2833	С	First	woman	False	С	
2	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	Third	woman	False	NaN	S
3	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	First	woman	False	С	s
4	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	Third	man	True	NaN	S
4												•

In [21]:

```
df_x.to_pickle('df_x.pkl')
df_x = pd.read_pickle('df_x.pkl')
df_x.head()
```

Out[21]:

	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	class	who	adult_male	deck	en
0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	Third	man	True	NaN	s
1	1	female	38.0	1	0	71.2833	С	First	woman	False	С	
2	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	Third	woman	False	NaN	S
3	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	First	woman	False	С	S
4	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	Third	man	True	NaN	S
4												•

Q9. df = sns.load_dataset('titanic')로 불러와서 deck 열에서 NaN 갯수를 계산하세요.

In [116]:

```
df['deck'].isnull().sum()
```

Out[116]:

688

Q10. Q9의 df에서 각 칼럼별 null 개수와 df 전체의 null 개수를 구하세요.

In [120]:

```
df.isnull().sum()
```

Out[120]:

survived	0
pclass	0
sex	0
age	177
sibsp	0
parch	0
fare	0
embarked	2
class	0
who	0
adult_male	0
deck	688
embark_town	2
alive	0
alone	0
dtype: int64	

In [121]:

```
df.isnull().sum().sum()
```

Out[121]:

869

아래 tdf 데이터프레임에서 Q11 ~ Q12 작업을 수행하세요.

In [37]:

```
import seaborn as sns
df = sns.load_dataset('titanic')
tdf = df[['survived','sex','age','class']]
tdf.head()
```

Out[37]:

	survived	sex	age	class
0	0	male	22.0	Third
1	1	female	38.0	First
2	1	female	26.0	Third
3	1	female	35.0	First
4	0	male	35.0	Third

Q11. age를 7개 카테고리로 구분하는 새로운 칼럼 'cat_age'를 생성하여 출력하세요. 단, 카테고리 구분을 수행하는 사용자 함수를 만들고 그 함수를 age 칼럼에 매핑하여 결 과를 tdf1에 저장하고 출력하세요.

```
[카테고리]
```

```
age <= 5: cat = 'Baby'
age <= 12: cat = 'Child'
age <= 18: cat = 'Teenager'
age <= 25: cat = 'Student'
age <= 60: cat = 'Adult'
age > 60 : cat = 'Elderly'
```

In [38]:

tdf['age'].info()

In [41]:

```
def cat_age(age):
    cat = ''
    if age <= 5: cat = 'Baby'
    elif age <= 12: cat = 'Child'
    elif age <= 18: cat = 'Teenager'
    elif age <= 25: cat = 'Student'
    elif age <= 60: cat = 'Adult'
    else : cat = 'Elderly'
    return cat

tdf1 = tdf.copy()
tdf1['age_cat'] = tdf.age.apply(cat_age)
tdf1.head()</pre>
```

Out[41]:

	survived	sex	age	class	age_cat
0	0	male	22.0	Third	Student
1	1	female	38.0	First	Adult
2	1	female	26.0	Third	Adult
3	1	female	35.0	First	Adult
4	0	male	35.0	Third	Adult

Q12. tdf1의 sex, class 칼럼을 '_'으로 연결한 'sc'칼럼을 추가한 후 아래와 같이 출력하세요.

In [45]:

```
tdf1['sc'] = tdf1[['sex','class']].agg('_'.join, axis=1) # agg 从号
tdf1.head()

◆
```

Out[45]:

	survived	sex	age	class	age_cat	sc
0	0	male	22.0	Third	Student	male_Third
1	1	female	38.0	First	Adult	female_First
2	1	female	26.0	Third	Adult	female_Third
3	1	female	35.0	First	Adult	female_First
4	0	male	35.0	Third	Adult	male_Third

Q13. join() 메소드는 두 데이터프레임의 행 인덱스를 기준으로 결합한다. 2개의 주식데이터를 가져와서 join() 메소드로 아래와 같이 결합한 후 다음 사항을 수행하세요.

- df1과 df2의 교집합만 출력되도록 결합하여 df3에 저장하고 출력
- df3에서 중복된 칼럼을 삭제한 후 블린 인덱싱을 이용하여 eps가 3000 보다 적거나 stock_name이 이마트인데이터를 선택하여데이터프레임을 생성하고 df4 이름으로 저장 및 출력하세요.(단, '<' 와 '==' 를 반드시 사용해야함)

In [61]:

```
df1 = pd.read_excel('./dataset/stock price.xlsx', index_col='id')
df2 = pd.read_excel('./dataset/stock valuation.xlsx', index_col='id')
```

In [64]:

```
df3 = df1.join(df2, how='inner')
df3
```

Out[64]:

	stock_name	value	price	name	eps	bps	per	pbr
id								
130960	CJ E&M	58540.666667	98900	CJ E&M	6301.333333	54068	15.695091	1.829178
139480	이마트	239230.833333	254500	이마 <u>트</u>	18268.166667	295780	13.931338	0.860437
145990	삼양사	82750.000000	82000	삼양 사	5741.000000	108090	14.283226	0.758627
185750	종근당	40293.666667	100500	종근 당	3990.333333	40684	25.185866	2.470259
204210	모두투어리 츠	3093.333333	3475	모두 투어 리츠	85.166667	5335	40.802348	0.651359
4								•

In [66]:

```
df3.drop('name', axis=1)
```

Out[66]:

	stock_name	value	price	eps	bps	per	pbr
id							
130960	CJ E&M	58540.666667	98900	6301.333333	54068	15.695091	1.829178
139480	이마트	239230.833333	254500	18268.166667	295780	13.931338	0.860437
145990	삼양사	82750.000000	82000	5741.000000	108090	14.283226	0.758627
185750	종근당	40293.666667	100500	3990.333333	40684	25.185866	2.470259
204210	모두투어리츠	3093.333333	3475	85.166667	5335	40.802348	0.651359

In [69]:

```
df4 = df3.copy()
df4 = df4[(df4['eps'] < 3000) | (df4['stock_name']== '○|□├트')]
df4
```

Out[69]:

	stock_name	value	price	name	eps	bps	per	pbr
id								
139480	이마트	239230.833333	254500	이마 트	18268.166667	295780	13.931338	0.860437
204210	모두투어리 츠	3093.333333	3475	모두 투어 리츠	85.166667	5335	40.802348	0.651359
4								•

Q14. 배열 a에 대하여 3차원 자리에 2차원을 2차원 자리에 1차원을 1차원 자리에 3차원을 넣어서 변환하여 출력하세요

In [72]:

```
a = np.arange(6).reshape(1,2,3) #*** 어려움!
print(a,a.shape)
b = np.transpose(a,(1,2,0))
print(b,b.shape)

[[[0 1 2]
       [3 4 5]]] (1, 2, 3)
[[[0]
       [1]
       [2]]

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

In [161]:

```
a = np.arange(6).reshape(1,2,3)
print(a,a.shape,'\n')
print(a.ndim)
b = a.reshape(2,3)
print(b,b.shape,'\n')
print(b.ndim)
c = b.reshape(6)
print(c,c.shape,'\n')
print(c.ndim)
d = c.reshape(1,2,3)
print(d,d.shape)
print(d.ndim)
[[[0 \ 1 \ 2]]
  [3 4 5]]] (1, 2, 3)
3
[[0 1 2]
 [3 \ 4 \ 5]] (2, 3)
[0 1 2 3 4 5] (6,)
1
[[[0 1 2]
  [3 \ 4 \ 5]]] (1, 2, 3)
```

Q15. 'mpg'를 'kpl' 로 환산하여 새로운 열을 생성하고 반올림하여 소수점 아래 둘째 자리까지 처음 5개행을 출력하세요.

In [73]:

```
# read_csv() 함수로 df 생성
import pandas as pd
auto_df = pd.read_csv('./dataset/auto-mpg.csv')
# 열 이름을 지정
auto_df.columns = ['mpg','cylinders','displacement','horsepower','weight',
              'acceleration','model year','origin','name']
print(auto_df.head(3))
         cylinders
                    displacement horsepower weight acceleration
                                                                     mod
    mpg
el year
0
   18.0
                 8
                            307.0
                                         130
                                                 3504
                                                               12.0
70
1
   15.0
                 8
                            350.0
                                         165
                                                3693
                                                               11.5
70
                 8
2
   18.0
                            318.0
                                         150
                                                3436
                                                               11.0
70
   origin
                                 name
0
        1
           chevrolet chevelle malibu
        1
                   buick skylark 320
1
2
        1
                  plymouth satellite
```

In [74]:

auto_df['kpl'] = auto_df['mpg']/2.352
auto_df.head()

Out[74]:

	mpg	cylinders	displacement	horsepower	weight	acceleration	model year	origin	name	
0	18.0	8	307.0	130	3504	12.0	70	1	chevrolet chevelle malibu	7.
1	15.0	8	350.0	165	3693	11.5	70	1	buick skylark 320	6.
2	18.0	8	318.0	150	3436	11.0	70	1	plymouth satellite	7.
3	16.0	8	304.0	150	3433	12.0	70	1	amc rebel sst	6.
4	17.0	8	302.0	140	3449	10.5	70	1	ford torino	7.:
4										•

In [76]:

auto_df.kpl = auto_df.kpl.round(2)
auto_df.head()

Out[76]:

	mpg	cylinders	displacement	horsepower	weight	acceleration	model year	origin	name	k
0	18.0	8	307.0	130	3504	12.0	70	1	chevrolet chevelle malibu	7.
1	15.0	8	350.0	165	3693	11.5	70	1	buick skylark 320	6.
2	18.0	8	318.0	150	3436	11.0	70	1	plymouth satellite	7.
3	16.0	8	304.0	150	3433	12.0	70	1	amc rebel sst	6.
4	17.0	8	302.0	140	3449	10.5	70	1	ford torino	7.:
4										•

Q16. './dataset/stock-data.csv'를 데이터프레임으로 불러와서 datetime64 자료형으로 변환한 후에 년, 월, 일로 분리하고 year를 인덱스로 셋팅하여 출력하세요.

In [85]:

```
df_time = pd.read_csv('./dataset/stock-data.csv')
df_time.head()
```

Out[85]:

	Date	Close	Start	High	Low	Volume
0	2018-07-02	10100	10850	10900	10000	137977
1	2018-06-29	10700	10550	10900	9990	170253
2	2018-06-28	10400	10900	10950	10150	155769
3	2018-06-27	10900	10800	11050	10500	133548
4	2018-06-26	10800	10900	11000	10700	63039

In [86]:

```
df_time['N_Date'] = pd.to_datetime(df_time['Date'])
df_time.drop('Date',axis=1,inplace=True)
df_time.head()
```

Out[86]:

	Close	Start	High	Low	Volume	N_Date
0	10100	10850	10900	10000	137977	2018-07-02
1	10700	10550	10900	9990	170253	2018-06-29
2	10400	10900	10950	10150	155769	2018-06-28
3	10900	10800	11050	10500	133548	2018-06-27
4	10800	10900	11000	10700	63039	2018-06-26

In [87]:

```
df_time['Year'] = df_time['N_Date'].dt.year
df_time['Month'] = df_time['N_Date'].dt.month
df_time['Day'] = df_time['N_Date'].dt.day
df_time.set_index('Year',inplace=True)
df_time.head()
```

Out[87]:

	Close	Start	High	Low Volume		N_Date	Month	Day
Year								
2018	10100	10850	10900	10000	137977	2018-07-02	7	2
2018	10700	10550	10900	9990	170253	2018-06-29	6	29
2018	10400	10900	10950	10150	155769	2018-06-28	6	28
2018	10900	10800	11050	10500	133548	2018-06-27	6	27
2018	10800	10900	11000	10700	63039	2018-06-26	6	26

Q17. titanic 데이터셋(titanic = sns.load_dataset('titanic'))에서 5개 열을 선택해서 class열을 기준으로 그룹화를 수행한 후 아래와 같이 출력하였다. 다음 사항을 출력하

세요.

5개 열 : ['age','sex', 'class', 'fare', 'survived']

- 그룹별 평균 출력
- 그룹별 최대값 출력

In [92]:

```
titanic = sns.load_dataset('titanic')
df = titanic.loc[:, ['age','sex','class','fare','survived']]
print(df.head())
# class 기준 분할
                *** 어려움!!
grouped = df.groupby(['class'])
print('그룹별 평균')
average = grouped.mean()
print(average)
print('그룹별 최대값')
stat = grouped.max()
print(stat)
                class
                          fare
                                survived
    age
           sex
```

0

1

```
0
  22.0
           male
                 Third
                         7.2500
1
  38.0
        female
                First
                        71.2833
                                         1
2
  26.0
        female
                 Third
                         7.9250
                                         1
   35.0
         female
                 First
                        53.1000
           male
                 Third
                         8.0500
  35.0
                                         0
그룹별 평균
                        fare survived
              age
class
First
                   84.154687
        38.233441
                               0.629630
                   20.662183
Second
        29.877630
                               0.472826
        25.140620
                   13.675550
Third
                              0.242363
그룹별 최대값
                        fare
                              survived
         age
               sex
class
                    512.3292
First
        80.0
              male
                                      1
        70.0
              male
                     73.5000
                                      1
Second
Third
        74.0
              male
                     69.5500
                                      1
```

Q18. titanic 데이터셋에서 'Third'그룹만을 선택해서 group3 이름으로 저장하고 통계 요약표를 출력하세요.

In [93]:

```
import seaborn as sns
df = sns.load_dataset('titanic')
df.head()
```

Out[93]:

	survived	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	class	who	adult_male
0	0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	Third	man	True
1	1	1	female	38.0	1	0	71.2833	С	First	woman	False
2	1	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	Third	woman	False
3	1	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	First	woman	False
4	0	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	Third	man	True

In [94]:

```
group3 = grouped.get_group('Third')
group3.describe()
```

Out[94]:

	age	fare	survived
count	355.000000	491.000000	491.000000
mean	25.140620	13.675550	0.242363
std	12.495398	11.778142	0.428949
min	0.420000	0.000000	0.000000
25%	18.000000	7.750000	0.000000
50%	24.000000	8.050000	0.000000
75%	32.000000	15.500000	0.000000
max	74.000000	69.550000	1.000000

Q19. titanic 데이터셋에서 다음 전처리를 수행하세요.

- 1. df에서 중복 칼럼으로 고려할 수 있는 컬럼들(6개 내외)을 삭제한 후 나머지 컬럼들로 구성되는 데이터프레임을 df1 이름으로 저장 후 출력하세요.
- 2. df1에서 null값이 50% 이상인 칼럼을 삭제 후 df2 이름으로 저장하고 출력하세요.
- 3. df2에서 결측값이 있는 age 칼럼에 대해서 평균값으로 대체 처리를 수행하세요.
- 4. df2에서 결측값이 있는 embarked 칼럼에 대해서 앞행의 값으로 대체 처리를 수행하세요.
- 5. df2 문자로 되어있는 칼럼들을 레이블 인코딩 수행하여 숫자로 변환 후 df2.info()를 출력하세요

In [95]:

df.head()

Out[95]:

	survived	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	class	who	adult_male
0	0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	Third	man	True
1	1	1	female	38.0	1	0	71.2833	С	First	woman	False
2	1	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	Third	woman	False
3	1	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	First	woman	False
4	0	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	Third	man	True

←

In [96]:

```
df1 = df.drop(columns = ['class','who','adult_male','embark_town','alive'])
df1.head()
```

Out[96]:

	survived	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	deck	alone
0	0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	NaN	False
1	1	1	female	38.0	1	0	71.2833	С	С	False
2	1	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	NaN	True
3	1	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	С	False
4	0	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	NaN	True

In [97]:

df1.isnull().sum()

Out[97]:

survived 0 pclass 0 0 sex age 177 sibsp 0 0 parch fare 0 2 embarked deck 688 alone dtype: int64

In [99]:

```
df2 = df1.drop('deck', axis=1)
df2.head()
```

Out[99]:

	survived	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	alone
0	0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	False
1	1	1	female	38.0	1	0	71.2833	С	False
2	1	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	True
3	1	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	False
4	0	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	True

In []:

df2에서 결측값이 있는 age 칼럼에 대해서 평균값으로 대체 처리를 수행하세요. df2에서 결측값이 있는 embarked 칼럼에 대해서 앞행의 값으로 대체 처리를 수행하세요. df2 문자로 되어있는 칼럼들을 레이블 인코딩 수행하여 숫자로 변환 후 df2.info()를 출력하세요 □

In [102]:

```
df2.age.isnull().sum()
```

Out[102]:

177

In [103]:

```
df2.age.fillna(df2.age.mean(),inplace=True)
df2.age.isnull().sum()
```

Out[103]:

0

In [104]:

```
df2.embarked.isnull().sum()
```

Out[104]:

2

In [105]:

```
df2.embarked.fillna(method='ffill',inplace=True) # method = ffill front fill
df2.embarked.isnull().sum()
```

Out[105]:

0

In [112]:

```
from sklearn import preprocessing

features = ['sex','embarked']
for feature in features:
    le = preprocessing.LabelEncoder()
    df2[feature] = le.fit_transform(df2[feature])
df2.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
Data columns (total 9 columns):
    Column
              Non-Null Count Dtype
0
    survived 891 non-null
                               int64
 1
    pclass
              891 non-null
                              int64
 2
              891 non-null
                              int32
    sex
 3
    age
              891 non-null
                              float64
              891 non-null
 4
                              int64
    sibsp
    parch
 5
              891 non-null
                              int64
              891 non-null
 6
                              float64
    fare
    embarked 891 non-null
                              int32
 7
              891 non-null
 8
     alone
                              bool
dtypes: bool(1), float64(2), int32(2), int64(4)
memory usage: 49.7 KB
```

Q20. 보스톤 주택가격 데이터를 탐색한 후 가장 중요한 독립변수 2개를 선정하고 그 이 유를 시각화하여 설명하세요.

In [113]:

```
import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')

from sklearn.datasets import load_boston
# boston 데이타셋 로드
boston = load_boston()

# boston 데이타셋 DataFrame 변환
bostonDF = pd.DataFrame(boston.data , columns = boston.feature_names)

# boston dataset의 target array는 주택 가격임. 이를 PRICE 컬럼으로 DataFrame에 추가함.
bostonDF['PRICE'] = boston.target
print('Boston 데이타셋 크기 :',bostonDF.shape)
bostonDF.head()
```

Boston 데이타셋 크기 : (506, 14)

Out[113]:

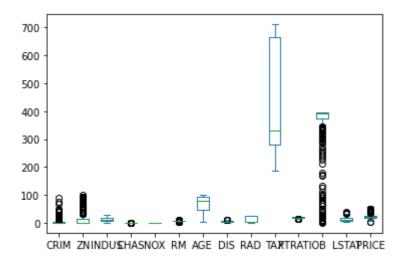
	CRIM	ZN	INDUS	CHAS	NOX	RM	AGE	DIS	RAD	TAX	PTRATIO	В	LS
0	0.00632	18.0	2.31	0.0	0.538	6.575	65.2	4.0900	1.0	296.0	15.3	396.90	4
1	0.02731	0.0	7.07	0.0	0.469	6.421	78.9	4.9671	2.0	242.0	17.8	396.90	ţ
2	0.02729	0.0	7.07	0.0	0.469	7.185	61.1	4.9671	2.0	242.0	17.8	392.83	4
3	0.03237	0.0	2.18	0.0	0.458	6.998	45.8	6.0622	3.0	222.0	18.7	394.63	1
4	0.06905	0.0	2.18	0.0	0.458	7.147	54.2	6.0622	3.0	222.0	18.7	396.90	į

In [465]:

import matplotlib.pyplot as plt

Out[465]:

<AxesSubplot:>



In []: