

빅데이터 기반 AI 응용 솔루션 개발자 전문과정

교과목명 : Python 분석라이브러리 활용

- 평가일 : 21.7.26
- 성명 : 김광훈
- 점수 :

Q1. arange(), reshape() 이용 1차원 2차원 3차원 배열을 아래와 같이 생성하세요.

1차원

```
[ 1  2  3  4  5  6  7  8  9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20]
```

2차원

```
[[ 1  2  3  4  5]
 [ 6  7  8  9 10]
 [11 12 13 14 15]
 [16 17 18 19 20]]
```

3차원

```
[[[ 1  2  3  4  5]
 [ 6  7  8  9 10]
 [11 12 13 14 15]
 [16 17 18 19 20]]]
```

```
In [1]: import numpy as np
ar = np.arange(1,21)
ar1 = ar.reshape(-1)
ar2 = ar.reshape(4,5)
ar3 = ar.reshape(2,2,5)
print('ar1', ar1, '\n\n' 'ar2', ar2, '\n\n', 'ar3', ar3)
```

```
ar1 [ 1  2  3  4  5  6  7  8  9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20]
```

```
ar2 [[ 1  2  3  4  5]
 [ 6  7  8  9 10]
 [11 12 13 14 15]
 [16 17 18 19 20]]
```

```
ar3 [[[ 1  2  3  4  5]
 [ 6  7  8  9 10]]]
```

```
[[11 12 13 14 15]
 [16 17 18 19 20]]]
```

Q2. 1 ~ 100 까지 배열에서 3과 7의 공배수중에서 42의 배수인 것만을 출력하세요.

```
In [2]: import numpy as np
ar = np.arange(1,101)
p_ans= ar[(ar%3 ==0) & (ar%7 == 0 )]
ans = p_ans[p_ans%42==0]
ans

array([42, 84])
```

Q3. 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]
 [20 21 22 23]]]
```

```
In [3]: import numpy as np
ar = np.arange(0,24)
ar_d3 = ar.reshape(2,3,4)
ar_d1 = ar_d3.reshape(-1,)
ar_d1

array([ 0,  1,  2,  3,  4,  5,  6,  7,  8,  9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16,
        17, 18, 19, 20, 21, 22, 23])
```

Q4. array2d에서 인덱스를 이용해서 값을 선택하고 리스트로 아래와 같이 출력하세요.

```
arr2d = np.arange(11,20).reshape(3,3)

[13 16]

[[11 12]
 [14 15]]

[[11 12 13]
 [14 15 16]]
```

```
In [4]: import numpy as np
arr2d = np.arange(11,20).reshape(3,3)
arr2d

array([[11, 12, 13],
       [14, 15, 16],
       [17, 18, 19]])
```

```
In [5]: ans1 = arr2d[:2,2:3].reshape(-1,)
ans2 = arr2d[:2,:2]
ans3 = arr2d[:2]

print(ans1)
print()
print(ans2)
print()
print(ans3)

[13 16]

[[11 12]
 [14 15]]

[[11 12 13]
 [14 15 16]]
```

Q5. 아래 두행렬을 np.arange, reshape를 이용해서 생성
각각 a1, b1으로 저장하고 행렬 내적을 계산한 결과를 출
력하세요.

```
[[ 1  2  3  4  5]
 [ 6  7  8  9 10]
 [11 12 13 14 15]]

[[10 11 12 13]
 [14 15 16 17]
 [18 19 20 21]
 [22 23 24 25]
 [26 27 28 29]]
```

```
In [6]: import numpy as np
a1 = np.arange(1,16).reshape(3,5)
b1 = np.arange(10,30).reshape(5,4)
answer = a1.dot(b1)
answer
```

```
array([[ 310,  325,  340,  355],
       [ 760,  800,  840,  880],
       [1210, 1275, 1340, 1405]])
```

Q6. ar의 역행렬을 출력하고 검증을 수행하세요.

지수표현식을 실수 표현으로 변경 : np.set_printoptions(precision=6, suppress=True)

```
In [7]: import numpy as np
np.random.seed(1)
ar = np.random.randint(1,6,size=(5,5))
r_ar = np.linalg.inv(ar)
check = ar.dot(r_ar)
np.set_printoptions(precision=6, suppress=True)
check
```

```
array([[ 1., -0.,  0.,  0., -0.],
       [-0.,  1., -0., -0., -0.],
       [-0.,  0.,  1.,  0., -0.],
       [ 0.,  0.,  0.,  1., -0.],
       [ 0.,  0.,  0.,  0.,  1.]])
```

Q7. 표준정규분포 난수로 10행 5열 2차원 배열 ar을 생성하고 ar_test 이름으로 저장한 후 다시 불러내서 출력하세요.

```
In [8]: ar = np.random.randn(50).reshape(5,10)
np.save('ar_test',ar)
answer = np.load('ar_test.npy')
answer

array([[ 0.729976,  0.372994,  0.533811, -0.091973,  1.91382 ,  0.330797,
         1.141943, -1.129595, -0.850052,  0.96082 ],
       [-0.217418,  0.158515,  0.873418, -0.111383, -1.038039, -1.00948 ,
        -1.058257,  0.656284, -0.062492, -1.738654],
       [ 0.103163, -0.621667,  0.275718, -1.090675, -0.609985,  0.306412,
        1.691826, -0.747954, -0.580797, -0.110754],
       [ 2.042029,  0.447521,  0.683384,  0.022886,  0.857234,  0.183931,
        -0.416112,  1.25005 ,  1.2483 , -0.757674],
       [ 0.588294,  0.346859,  1.367033,  0.673716, -1.291563, -0.848244,
        -0.1666 ,  0.917196,  0.080251,  0.228239]])
```

Q8. df = sns.load_dataset('titanic')로 불러와서 다음 작업을 수행한 후 출력하세요.

- 전체 칼럼중 'survived','who','adult_male','deck','embark_town','alive','alone' 칼럼을 제외한 df_x 데이터프레임을 생성한 후 dataset/df_x.pkl로 저장한다.
- df_x.pkl을 데이터프레임 df_x 이름으로 불러온 후 앞 5개 행을 출력한다.

```
In [9]: import seaborn as sns
import pandas as pd
import pickle
df =sns.load_dataset('titanic')
df.columns
df_x = df.drop(['survived','who','adult_male','deck','embark_town']
pd.to_pickle(df_x,'df_x.pkl')
df_x = pd.read_pickle('df_x.pkl')
df_x.head( )
```

	pclass	sex	age	sibsp	parch	fare	embarked	class
0	3	male	22.0	1	0	7.2500	S	Third
1	1	female	38.0	1	0	71.2833	C	First
2	3	female	26.0	0	0	7.9250	S	Third
3	1	female	35.0	1	0	53.1000	S	First
4	3	male	35.0	0	0	8.0500	S	Third

Q9. Q.8의 df_x에서 각 칼럼별 null 개수를 구하세요.

```
In [10]: import pandas as pd
df_x.isnull().sum()
```

```
pclass      0
sex          0
age        177
sibsp        0
parch        0
fare         0
embarked      2
class        0
dtype: int64
```

Q10. df_x의 전체 null 갯수를 계산하세요.

```
In [11]: import pandas as pd
df_x.isnull().sum().sum()
```

```
179
```

Q11. tdf에서 fare를 3개 카테고리로 구분하는 새로운 칼럼 'fare_age'를 생성하여 출력하세요. 단, 카테고리 구분을 수행하는 사용자 함수를 만들고 그 함수를 fare 칼럼에 매핑하여 결과를 tdf에 저장하고 출력하세요.

```
[카테고리]
fare <= 7.9: cat = 'T'
fare <= 31: cat = 'S'
fare > 31 : cat = 'F'
```

```
In [12]: import seaborn as sns
import pandas as pd
df = sns.load_dataset('titanic')
tdf = df[['survived', 'sex', 'age', 'class', 'fare']]

def fare_cat(x):
    cat = ''
    if x <= 7.9:
        cat = 'T'
    elif x <= 31:
        cat = 'S'
    elif x > 31:
        cat = 'F'
    return cat

tdf['fare_age'] = tdf['fare'].apply(lambda x : fare_cat(x))
tdf[['fare_age']].head()
```

<ipython-input-12-37c27f185c51>:16: SettingWithCopyWarning:
A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.
Try using .loc[row_indexer,col_indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy (https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy)

```
tdf['fare_age'] = tdf['fare'].apply(lambda x : fare_cat(x))
```

	fare_age
0	T
1	F
2	S
3	F
4	S

Q12. df의 gender, code 칼럼을 ' '으로 연결한 'gc'칼럼을 추가한 후 출력하세요. 단, 타입변환을 유의해서 수행하세요.

연결 예시 : m_10

```
In [13]: import pandas as pd
df = pd.DataFrame({'gender' : ['m', 'f', 'f'],\
                    'code' : [10, 20, 30]})
# df['code'] = df['code'].astype('string')
df['gc'] = df['gender'] + '_' + df['code'].astype('string')
df[['gc']]
# df['gc'] = df['gender'].agg('_'.join(map(str,df['code'])))

df.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 3 entries, 0 to 2
Data columns (total 3 columns):
#   Column  Non-Null Count  Dtype
---  -
0   gender  3 non-null        object
1   code    3 non-null        int64
2   gc      3 non-null        string
dtypes: int64(1), object(1), string(1)
memory usage: 200.0+ bytes
```

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

- 데이터 셋

1. 'dataset/stock price.xlsx'
2. 'dataset/stock valuation.xlsx'

- df1과 df2의 합집합이 출력되도록 결합하여 df4에 저장하고 출력
- df4에서 중복된 칼럼 name 을 삭제한 후 불린 인덱싱을 이용하여 eps가 10000 보다 크고 stock_name이 이마트인 데이터를 선택하여 데이터프레임을 생성하고 df5 이름으로 저장 및 출력하세요.(단, '<' 와 '==' 를 반드시 사용해야 함)


```
In [14]: import pandas as pd
df1 = pd.read_excel('dataset/stock price.xlsx', index_col = 'id')
df2 = pd.read_excel('dataset/stock valuation.xlsx', index_col = 'id')

df4 = df1.join(df2, how='outer')
df4 = df4.drop('name', axis=1)
df5 = df4[ (df4['eps'] > 10000) & (df4['stock_name'] == '이마트') ]

df5.to_excel('df5.xlsx')
df5 = pd.read_excel('df5.xlsx')
df5
```

	id	stock_name	value	price	eps	bps	per	pbr
0	139480	이마트	239230.833333	254500	18268.166667	295780	13.931338	0.860437

Q14. df의 score1 과 score2 컬럼을 합한 숫자로 구성된 새로운 컬럼 score3을 생성 후 df를 출력하세요.

```
In [15]: import numpy as np
import pandas as pd
np.random.seed(0)
df = pd.DataFrame(np.random.randint(123456789, 123456791, size=(2, 2)))
df['score1'] = '123,234,567'
df

import re
def strip_s(x):
    clean = re.sub(',', '', x)
    clean = int(clean)
    return clean

df['score3'] = df['score1'].apply(lambda x : strip_s(x)) + df['score2']
df
```

	score1	score2	score3
0	123,234,567	123456790	246691357
1	123,234,567	123456789	246691356

Q15. auto df의 horsepower 컬럼에서 숫자가 아닌 원소들을 0으로 대체한 후에 전체 평균을 구한 후 소숫점 2째 자리까지만 출력하세요.

```
In [16]: import pandas as pd
auto_df = pd.read_csv('dataset/auto-mpg.csv')
auto_df.head()

auto_df['horsepower'].unique()
auto_df['horsepower'] = auto_df['horsepower'].replace('?',0).astype
auto_df.groupby('horsepower').mean().round(2)
```

	mpg	cylinders	displacement	weight	acceleration	model year	origin
horsepower							
0	28.00	4.33	129.00	2502.67	17.32	78.00	1.33
46	26.00	4.00	97.00	1892.50	20.75	71.50	2.00
48	43.60	4.00	90.00	2135.00	22.30	79.33	2.00
49	29.00	4.00	68.00	1867.00	19.50	73.00	2.00
52	34.20	4.00	84.00	1949.75	20.68	77.50	2.25
...
210	11.00	8.00	318.00	4382.00	13.50	70.00	1.00
215	12.33	8.00	413.33	4554.00	11.17	71.00	1.00
220	14.00	8.00	454.00	4354.00	9.00	70.00	1.00
225	13.33	8.00	455.00	4154.00	10.33	71.00	1.00
230	16.00	8.00	400.00	4278.00	9.50	73.00	1.00

94 rows × 7 columns

Q16. './dataset/stock-data.csv'를 데이터프레임으로 불러와서 Date 컬럼 판다스 Timestamp로 변환한 후 인덱스로 셋팅하고 Date 컬럼은 삭제한 후 처음 5개 행만 출력하세요.

```
In [17]: import pandas as pd
import time
import datetime as dt
import datetime
df = pd.read_csv('dataset/stock-data.csv')
df['Timestamp'] = pd.to_datetime(df['Date'])
df = df.set_index('Timestamp')
df = df.drop('Date',axis=1)
df.head()
```

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

Q17. titanic 데이터셋에서 아래 5개 열을 선택하고 sex 컬럼을 기준으로 그룹화를 수행한 후 다음 사항을 출력하세요.

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

- 그룹별 평균 출력
- 그룹별 최대값 출력

```
In [18]: import pandas as pd
import seaborn as sns

titanic = sns.load_dataset('titanic')

columns = ['age', 'sex', 'class', 'fare', 'survived']

tdf = titanic[columns]

grouped_col_sex=tdf.groupby('sex')
display('Mean', grouped_col_sex.mean())
display('MAX',grouped_col_sex.max())

#class encoding
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
le = LabelEncoder()
features = ['class']
for feature in features:
    tdf['class'] = le.fit_transform(tdf[feature])
N_grouped_col_sex = tdf.groupby('sex')
display('Mean',N_grouped_col_sex.mean())
display('MAX',N_grouped_col_sex.max())
```

'Mean '

	age	fare	survived
sex			
female	27.915709	44.479818	0.742038
male	30.726645	25.523893	0.188908

'MAX'

	age	fare	survived
sex			
female	63.0	512.3292	1
male	80.0	512.3292	1

<ipython-input-18-31dd9cddc278>:19: SettingWithCopyWarning:
A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.
Try using .loc[row_indexer,col_indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_

[guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy](https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy) (https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy)

```
tdf['class'] = le.fit_transform(tdf[feature])
```

'Mean'

	age	class	fare	survived
sex				
female	27.915709	1.159236	44.479818	0.742038
male	30.726645	1.389948	25.523893	0.188908

'MAX'

	age	class	fare	survived
sex				
female	63.0	2	512.3292	1
male	80.0	2	512.3292	1

Q18. titanic 데이터셋에서 class, age, fare, survived 4개 컬럼만 선택하여 df를 생성한 후 class 컬럼의 'First'그룹만을 선택해서 group1 이름으로 저장하고 통계요약표를 출력하세요.

```
In [19]: df = titanic[['class','age','fare','survived']]
grouped_by_class = df.groupby('class')
group1 = grouped_by_class.get_group('First')
group1.describe()
```

	age	fare	survived
count	186.000000	216.000000	216.000000
mean	38.233441	84.154687	0.629630
std	14.802856	78.380373	0.484026
min	0.920000	0.000000	0.000000
25%	27.000000	30.923950	0.000000
50%	37.000000	60.287500	1.000000
75%	49.000000	93.500000	1.000000
max	80.000000	512.329200	1.000000

Q19. titanic 데이터셋에서 class 열, sex열 기준으로 그룹

화한 후 그룹별 최대값과 최소값을 구하세요.

```
In [20]: titanic = sns.load_dataset('titanic')
df = titanic[['class','sex', 'age', 'fare', 'survived']]

grouped_by_class_sex = df.groupby(['class','sex'])
display('MAX',grouped_by_class_sex.max())
display('min',grouped_by_class_sex.min())
display('MAX,min',grouped_by_class_sex.agg([max,min]))
```

'MAX'

		age	fare	survived
class	sex			
First	female	63.0	512.3292	1
	male	80.0	512.3292	1
Second	female	57.0	65.0000	1
	male	70.0	73.5000	1
Third	female	63.0	69.5500	1
	male	74.0	69.5500	1

'min'

		age	fare	survived
class	sex			
First	female	2.00	25.9292	0
	male	0.92	0.0000	0
Second	female	2.00	10.5000	0
	male	0.67	0.0000	0
Third	female	0.75	6.7500	0
	male	0.42	0.0000	0

'MAX,min'

		age		fare		survived	
		max	min	max	min	max	min
class	sex						
First	female	63.0	2.00	512.3292	25.9292	1	0
	male	80.0	0.92	512.3292	0.0000	1	0
Second	female	57.0	2.00	65.0000	10.5000	1	0

		age		fare		survived	
		max	min	max	min	max	min
class	sex						
Third	male	70.0	0.67	73.5000	0.0000	1	0
	female	63.0	0.75	69.5500	6.7500	1	0
	male	74.0	0.42	69.5500	0.0000	1	0

Q20. titanic 데이터셋에서 다음 전처리를 수행하세요.

1. df에서 'survived', 'pclass', 'sex', 'age', 'sibsp', 'parch', 'fare', 'embarked', 'deck' 컬럼만을 선택하여 df1 이름으로 저장 후 출력하세요.
2. df1에서 null값이 50% 이상인 칼럼은 삭제한 후 df2를 생성하고 df2에 null이 있는 컬럼은 적절한 값으로 대체한 후 df2의 null값의 갯수가 0인지 확인하세요.
3. df2에서 문자로 되어있는 칼럼들을 원핫 인코딩 수행하여 숫자로 변환 후 처음 5개 행을 출력하세요


```
In [21]: import seaborn as sns
df = sns.load_dataset('titanic')
df.head()

# 1
df1 = df[['survived', 'pclass', 'sex', 'age', 'sibsp', 'parch', 'fare']]
df1.head()

#2
df1.isnull().sum() # age/embarked/deck
print((df1['age'].isnull().sum()/len(df1['age'])) * 100).round(2)
print((df1['embarked'].isnull().sum()/len(df1['embarked'])) * 100).round(2)
print((df1['deck'].isnull().sum()/len(df1['deck'])) * 100).round(2)

df2 = df1.drop('deck',axis=1)
df2['age'] = df2['age'].fillna(df2['age'].median())
df2['embarked'] = df2['embarked'].fillna(method='ffill')
print('df2 np.nan counts>>', df2.isnull().sum().sum())

#3
df2.info() #sex,embarked < object
dummies = pd.get_dummies(df2[['sex', 'embarked']])
dummies.head()
```

```
19.87
0.22
77.22
df2 np.nan counts>> 0
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
Data columns (total 8 columns):
#   Column      Non-Null Count  Dtype
---  -
0   survived    891 non-null    int64
1   pclass      891 non-null    int64
2   sex         891 non-null    object
3   age         891 non-null    float64
4   sibsp       891 non-null    int64
5   parch       891 non-null    int64
6   fare        891 non-null    float64
7   embarked    891 non-null    object
dtypes: float64(2), int64(4), object(2)
memory usage: 55.8+ KB
```

	sex_female	sex_male	embarked_C	embarked_Q	embarked_S
0	0	1	0	0	1
1	1	0	1	0	0

	sex_female	sex_male	embarked_C	embarked_Q	embarked_S
2	1	0	0	0	1
3	1	0	0	0	1
4	0	1	0	0	1

In []: