```
In [1]:
```

```
import pandas as pd
```

1. 행을 열로 보내기(row -> column)

```
df.pivot(index = , columns = , values = )
```

- 행으로 이동하여 각 row의 인덱스로 남을 행 = index
- 열로 이동하여 각 column이 될 행 = column
- 행, 열에 모두 들어가지 않고, 데이터프레임 내 값으로 존재할 항목 = values

In [2]:

```
# 샘플 데이터

df = pd.DataFrame({
    'item': ['shirts', 'shirts', 'shirts', 'shirts', 'pants', 'pants', 'pants', 'pants'],
    'color': ['white', 'white', 'white', 'black', 'black', 'white', 'white', 'black', 'black'],
    'size': ['small', 'large', 'large', 'small', 'small', 'large', 'small', 'small', 'large'],
    'sale': [1, 2, 2, 3, 3, 4, 5, 6, 7],
    'inventory': [2, 4, 5, 5, 6, 6, 8, 9, 9]
    })

df
```

Out[2]:

	item	color	size	sale	inventory
0	shirts	white	small	1	2
1	shirts	white	large	2	4
2	shirts	white	large	2	5
3	shirts	black	small	3	5
4	shirts	black	small	3	6
5	pants	white	large	4	6
6	pants	white	small	5	8
7	pants	black	small	6	9
8	pants	black	large	7	9

In [3]:

```
# item, size # MIZ 합계
df.pivot_table(index='item', columns='size', values = 'inventory', aggfunc = 'sum')
```

Out[3]:

```
item small pants 15 17 shirts 9 13
```

In [4]:

```
# [item, color], size # 재고 합계

df.pivot_table(index = ['item', 'color'], columns = 'size', values = 'inventory', aggfun
c = 'sum')
```

```
Out[4]:
      size
           large small
 item color
pants black
                  9.0
             9.0
      white
             6.0
                  8.0
shirts black
                  11.0
            NaN
      white
             9.0
                  2.0
In [6]:
# null 값은 0으로 처리
df.pivot_table(index = ['item', 'color'], columns = 'size', values = 'inventory', aggfun
c = 'sum', fill value = 0)
Out[6]:
      size
           large small
 item color
                    9
pants black
      white
                    8
shirts black
                   11
      white
                    2
In [7]:
# ['item', 'color'], size # 판매, 재고 합계
df.pivot_table(index = ['item', 'color'], columns = 'size', values = ['sale', 'inventory
'], aggfunc = 'sum', fill value=0)
Out[7]:
           inventory
      size
           large small large small
 item color
                              6
pants black
      white
                    8
                              5
                         4
shirts black
                               6
```

```
white
                2
                       4
                             1
          9
```

타이타닉호 성별, 객실 등급별 생존분석

```
In [8]:
```

```
df = pd.read csv('./data/titanic.csv')
df.head()
```

Out[8]:

	Passengerld	Survived	Pclass	Name	Sex	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare	Cabin	Embarked
0	1	0	3	Braund, Mr. Owen Harris	male	22.0	1	0	A/5 21171	7.2500	NaN	s
1	2	1	1	Cumings, Mrs. John Bradley (Florence Briggs Th	female	38.0	1	0	PC 17599	71.2833	C85	С
									CTON/OO			

2	Passengerld	Survived	Pclass ³	Heikkinen, Miss. Laina	female	26.0	SibSp	Parch	31 0 17/02.	7.9250 Faire	catan	Embarked
3	4	1	1	Futrelle, Mrs. Jacques Heath (Lily May Peel)	female	35.0	1	0	113803	53.1000	C123	s
4	5	0	3	Allen, Mr. William Henry	male	35.0	0	0	373450	8.0500	NaN	s

In [10]:

```
df_titanic = df[['Survived', 'Pclass', 'Sex', 'Age', 'Embarked']]
df_titanic = df_titanic.dropna()
df_titanic.head()
```

Out[10]:

	Survived	Pclass	Sex	Age	Embarked
0	0	3	male	22.0	s
1	1	1	female	38.0	С
2	1	3	female	26.0	s
3	1	1	female	35.0	s
4	0	3	male	35.0	S

In [11]:

```
len(df_titanic)
```

Out[11]:

1044

2.1. 성별, 객실 등급별 승선자 수

• count

In [13]:

```
# 인덱스 : 성별 , columns = 객실 등급별
df_titanic.pivot_table(index = 'Sex', columns = 'Pclass', values = 'Survived', aggfunc =
'count', margins = 'True')
# margins : 각 인덱스별 총합까지 보여준다.
```

Out[13]:

Pclass 1 2 3 All

Sex

```
female 131 103 152 386
male 151 158 349 658
All 282 261 501 1044
```

2.2. 성별, 객실 등급별 생존자 수

- sum
- 모든 csv 파일에서 이렇게 쓰는 게 아니라
- Survived 중 생존은 1, 사망은 0이기 때문에 sum 하면 1을 가진 데이터만 더해져 생존자 수만 나온다.
- 이 데이터프레임만 가능한 방법

In [16]:

count 를 sum으로 바꾸면, values에서 1만 더해지므로 총 생존자 수를 구할 수 있다.

```
df_titanic.pivot_table(index = 'Sex', columns = 'Pclass', values = 'Survived', aggfunc =
'sum', margins = 'True')
Out[16]:
Pclass 1 2 3
                 All
  Sex
female 128 97
              97 322
  male 40 15 38 93
   All 168 112 135 415
2.3. 성별, 객실 등급별 생존율
 mean(default)
In [17]:
df_titanic.pivot_table(index = 'Sex', columns = 'Pclass', values = 'Survived', aggfunc =
'mean', margins = 'True')
Out[17]:
Pclass 1
              2
                      3
                               All
  Sex
female 0.977099 0.941748 0.638158 0.834197
  male 0.264901 0.094937 0.108883 0.141337
   All 0.595745 0.429119 0.269461 0.397510
```