

04_데이터 정제하기

- 누락값 처리

- > 누락값 확인하기

- 누락값 : NaN으로 표기되어 있는 값

```
import numpy as np
print(np.NaN)
print(np.nan)
print(np.NAN)
```

Out : nan

nan

nan

• 누락값 처리

> 누락값 확인하기

- 누락값 : NaN으로 표기되어 있는 값

```
print(np.NaN == np.NaN)
print(np.NaN == None)
print(np.NaN == False)
print(np.NaN == 0)
```

Out : False

False

값 자체가 없기에 어떠한 값과 비교해도 똑같지 않다.

False

False

nan은 검색으로는 찾을 수 없다
isnull, notnull에서드로 누락값 찾을

• 누락값 처리

> isnull, notnull 메서드로 누락값 확인하기

- isnull : 누락값이 있으면 True
- notnull : 누락값이 없으면 True

```
import pandas as pd
print(pd.isnull(np.NaN))
print(pd.isnull(None))
print(pd.notnull(np.NaN))
print(pd.notnull(False))
print(pd.notnull(0))
```

Out : True

True

False

True

True

• 누락값 처리

> 누락값 개수 확인

- ebola 데이터셋 가져오기

```
ebola = pd.read_csv('data/country_timeseries.csv')
ebola.head()
```

Out :

	Date	Day	Cases_Guinea	Cases_Liberia	Cases_SierraLeone	Cases_Nigeria	Cases_Senegal	Cases_UnitedStates	Cases_Spain	Cases_Mali
0	1/5/2015	289	2776.0	NaN	10030.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
1	1/4/2015	288	2775.0	NaN	9780.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
2	1/3/2015	287	2769.0	8166.0	9722.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
3	1/2/2015	286	NaN	8157.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
4	12/31/2014	284	2730.0	8115.0	9633.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN

Deaths_Guinea	Deaths_Liberia	Deaths_SierraLeone	Deaths_Nigeria	Deaths_Senegal	Deaths_UnitedStates	Deaths_Spain	Deaths_Mali
1786.0	NaN	2977.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
1781.0	NaN	2943.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
1767.0	3496.0	2915.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
NaN	3496.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
1739.0	3471.0	2827.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN

• 누락값 처리

> 누락값 개수 확인

- count() 메서드 사용

```
ebola.count()
```

Out :

```
Date          122
Day            122
Cases_Guinea   93
Cases_Liberia  83
Cases_SierraLeone 87
Cases_Nigeria 38
Cases_Senegal  25
Cases_UnitedStates 18
Cases_Spain    16
Cases_Mali     12
Deaths_Guinea  92
Deaths_Liberia 81
Deaths_SierraLeone 87
Deaths_Nigeria 38
Deaths_Senegal 22
Deaths_UnitedStates 18
Deaths_Spain   16
Deaths_Mali    12
dtype: int64
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 122 entries, 0 to 121
Data columns (total 18 columns):
#   Column              Non-Null Count  Dtype
---  -
0   Date                122 non-null   object
1   Day                 122 non-null   int64
2   Cases_Guinea        93 non-null    float64
3   Cases_Liberia       83 non-null    float64
4   Cases_SierraLeone   87 non-null    float64
5   Cases_Nigeria       38 non-null    float64
6   Cases_Senegal       25 non-null    float64
7   Cases_UnitedStates  18 non-null    float64
8   Cases_Spain         16 non-null    float64
9   Cases_Mali          12 non-null    float64
10  Deaths_Guinea       92 non-null    float64
11  Deaths_Liberia      81 non-null    float64
12  Deaths_SierraLeone  87 non-null    float64
13  Deaths_Nigeria     38 non-null    float64
14  Deaths_Senegal     22 non-null    float64
15  Deaths_UnitedStates 18 non-null    float64
16  Deaths_Spain       16 non-null    float64
17  Deaths_Mali        12 non-null    float64
dtypes: float64(16), int64(1), object(1)
memory usage: 17.3+ KB
```

• 누락값 처리

> 누락값 개수 확인

- count() 메서드 사용

방법 1) `ebola.shape[0] - ebola.count()`

Out :

Date	0
Day	0
Cases_Guinea	29
Cases_Liberia	39
Cases_SierraLeone	35
Cases_Nigeria	84
Cases_Senegal	97
Cases_UnitedStates	104
Cases_Spain	106
Cases_Mali	110
Deaths_Guinea	30
Deaths_Liberia	41
Deaths_SierraLeone	35
Deaths_Nigeria	84
Deaths_Senegal	100
Deaths_UnitedStates	104
Deaths_Spain	106
Deaths_Mali	110
dtype:	int64

`ebola.shape[0]`의 값은 전체 행의 길이

- 누락값 처리

- > 누락값 개수 확인
 - isnull() 메서드 사용

방법2) ebola.isnull() True와 False로 답나옴

Out :

	Date	Day	Cases_Guinea	Cases_Liberia	Cases_SierraLeone	Cases_Nigeria	Cases_Senegal	Cases_UnitedStates	Cases_Spain	Cases_Mali	Deaths_G
0	False	False	False	True	False	True	True	True	True	True	
1	False	False	False	True	False	True	True	True	True	True	
2	False	False	False	False	False	True	True	True	True	True	
3	False	False	True	False	True	True	True	True	True	True	
4	False	False	False	False	False	True	True	True	True	True	
...	
117	False	False	False	False	False	True	True	True	True	True	
118	False	False	False	True	True	True	True	True	True	True	
119	False	False	False	True	True	True	True	True	True	True	
120	False	False	False	True	True	True	True	True	True	True	
121	False	False	False	True	True	True	True	True	True	True	

• 누락값 처리

> 누락값 개수 확인

- isnull() 과 sum() 메서드 함께 사용

```
ebola.isnull().sum()
```

```
Out : Date          0
      Day           0
      Cases_Guinea  29
      Cases_Liberia 39
      Cases_SierraLeone 35
      Cases_Nigeria 84
      Cases_Senegal  97
      Cases_UnitedStates 104
      Cases_Spain    106
      Cases_Mali     110
      Deaths_Guinea  30
      Deaths_Liberia 41
      Deaths_SierraLeone 35
      Deaths_Nigeria 84
      Deaths_Senegal 100
      Deaths_UnitedStates 104
      Deaths_Spain   106
      Deaths_Mali    110
      dtype: int64
```

전체 누락값 갯수
-
ebola.isnull().sum(),sum()

• 누락값 처리

> 누락값 개수 확인

- value_counts() 메서드 사용 - 시리즈에 사용

방법3

```
ebola['Cases_Guinea'].value_counts(dropna = False)
```

Out :

NaN	29
86.0	3
495.0	2
112.0	2
390.0	2
..	..
1199.0	1
1298.0	1
1350.0	1
1472.0	1
49.0	1

dropna값이 false일 때와 true일 때

```
#언제 누락값을 채울지 아님 버릴지 결정할때-비율 따져서 볼것  
ebola.notnull().sum() / ebola.shape[0] *100  
해보고 null 값 어느정도인지 볼 것!  
ebola.isnull().sum() / ebola.shape[0] *100
```

누락값 않으면 지우기로, 적으면 채우기

• 누락값 처리

> 누락값 변경하기

- fillna 메서드

[누락값 처리방법]

- 채우기
- 지우기

```
ebola.fillna(0)
```

Out :

Date	Day	Cases_Guinea	Cases_Liberia	Cases_SierraLeone
1/5/2015	289	2776.0	0.0	10030.0
1/4/2015	288	2775.0	0.0	9780.0
1/3/2015	287	2769.0	8166.0	9722.0
1/2/2015	286	0.0	8157.0	0.0
12/31/2014	284	2730.0	8115.0	9633.0

• 누락값 처리

> 누락값 변경하기

- fillna 메서드 - ffill

```
ebola.fillna(method = 'ffill')
```

Out :

Date	Day	Cases_Guinea	Cases_Liberia	Cases_SierraLeone
1/5/2015	289	2776.0	NaN	10030.0
1/4/2015	288	2775.0	NaN	9780.0
1/3/2015	287	2769.0	8166.0	9722.0
1/2/2015	286	2769.0	8157.0	9722.0
12/31/2014	284	2730.0	8115.0	9633.0

앞 데이터를 똑같이 채워주기에 앞에 데이터가 없으면 값을 채우지 못한다.

• 누락값 처리

> 누락값 변경하기

- fillna 메서드 - bfill

```
ebola.fillna(method = 'bfill')
```

Out :

Date	Day	Cases_Guinea	Cases_Liberia	Cases_SierraLeone
1/5/2015	289	2776.0	8166.0	10030.0
1/4/2015	288	2775.0	8166.0	9780.0
1/3/2015	287	2769.0	8166.0	9722.0
1/2/2015	286	2730.0	8157.0	9633.0
12/31/2014	284	2730.0	8115.0	9633.0
3/27/2014	5	103.0	8.0	6.0
3/26/2014	4	86.0	NaN	NaN
3/25/2014	3	86.0	NaN	NaN
3/24/2014	2	86.0	NaN	NaN
3/22/2014	0	49.0	NaN	NaN

• 누락값 처리

> 누락값 변경하기

- interpolate 메서드 [

```
ebola.interpolate()
```

Out :

	Date	Day	Cases_Guinea	Cases_Liberia	Cases_SierraLeone
0	1/5/2015	289	2776.0	NaN	10030.0
1	1/4/2015	288	2775.0	NaN	9780.0
2	1/3/2015	287	2769.0	8166.0	9722.0
3	1/2/2015	286	2749.5	8157.0	9677.5
4	12/31/2014	284	2730.0	8115.0	9633.0
...
117	3/27/2014	5	103.0	8.0	6.0
118	3/26/2014	4	86.0	8.0	6.0
119	3/25/2014	3	86.0	8.0	6.0
120	3/24/2014	2	86.0	8.0	6.0
121	3/22/2014	0	49.0	8.0	6.0

• 누락값 처리

> 누락값 삭제하기

- dropna 메서드

[누락값 처리방법]
채우기
지우기

```
ebola.dropna()
```

Out :

	Date	Day	Cases_Guinea	Cases_Liberia	Cases_SierraLeone	Cases_Nigeria
19	11/18/2014	241	2047.0	7082.0	6190.0	20.0

```
ebola.dropna(axis = 1)
```

Out :

	Date	Day
0	1/5/2015	289
1	1/4/2015	288
2	1/3/2015	287
3	1/2/2015	286
4	12/31/2014	284

• 누락값 처리

> 누락값 일부분만 삭제하기

- `dropna(subset = ['열 이름'])`

```
ebola.dropna(subset=['Cases_Guinea'])
```

Out :

	Date	Day	Cases_Guinea	Cases_Liberia	Cases_SierraLeone
0	1/5/2015	289	2776.0	NaN	10030.0
1	1/4/2015	288	2775.0	NaN	9780.0
2	1/3/2015	287	2769.0	8166.0	9722.0
4	12/31/2014	284	2730.0	8115.0	9633.0
5	12/28/2014	281	2706.0	8018.0	9446.0

• 간단한 함수 만들기

> 제곱 함수와 n 제곱 함수 만들기

- 제곱 사용자 함수

```
def my_sq(x):  
    return x ** 2
```

- n 제곱 사용자 함수

```
def my_exp(x, n):  
    return x ** n
```

- 사용자 함수 사용

```
print(my_sq(4))  
print(my_exp(3, 4))
```

Out : 16

81

- 간단한 함수 만들기

> apply 메소드 사용하기 - 기초

- 데이터프레임 준비

```
import pandas as pd
```

```
df = pd.DataFrame({'a': [10, 20, 30], 'b': [20, 30, 40]})
```

```
df
```

Out :

	a	b
0	10	20
1	20	30
2	30	40

- apply 메소드 사용하기 - 기초

019

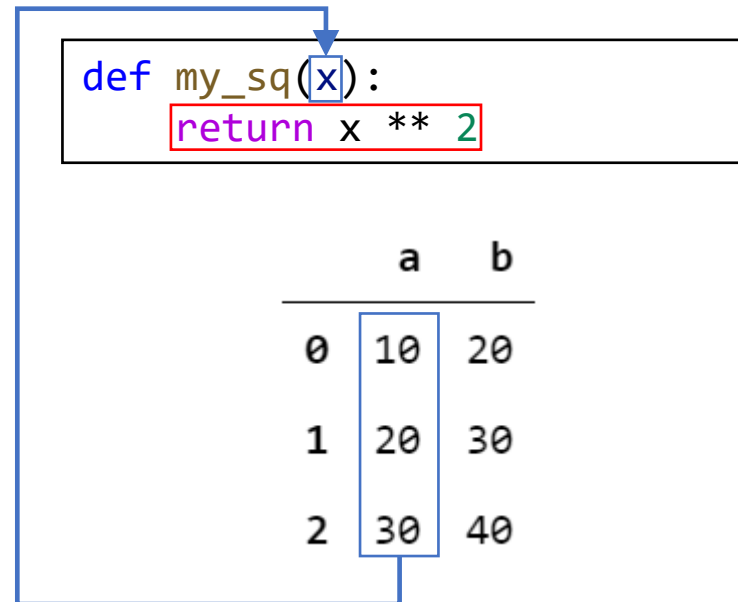
- > 시리즈에 apply 메소드 사용
 - 제공 함수 (my_sq) 적용 : 인자 1개

```
sq = df['a'].apply(my_sq)
print(sq)
```

Out :

0	100
1	400
2	900

Name: a, dtype: int64



• apply 메소드 사용하기 - 기초

020

> 시리즈에 apply 메소드 사용

- n 제공 함수 (my_exp) 적용 : 인자 2개

```
ex = df['a'].apply(my_exp, n=2)  
print(ex)
```

Out :

0	100
1	400
2	900

Name: a, dtype: int64

```
def my_exp(x, n):  
    return x ** n
```

	a	b
0	10	20
1	20	30
2	30	40

- apply 메소드 사용하기 - 기초

021

- > 데이터프레임에 apply 메소드 사용

- 사용자 함수 준비

```
def print_me(x):  
    print(x)
```

- 열방향 적용 axis = 0

```
df.apply(print_me, axis = 0)
```

```
Out : 0    10  
      1    20  
      2    30  
      Name: a, dtype: int64  
      0    20  
      1    30  
      2    40  
      Name: b, dtype: int64  
  
      a    None  
      b    None  
      dtype: object
```

- apply 메소드 사용하기 - 기초

022

- > 데이터프레임에 apply 메소드 사용

- 행방향 적용 axis = 1

```
df.apply(print_me, axis = 0)
```

Out :

```
a      10
b      20
Name: 0, dtype: int64
a      20
b      30
Name: 1, dtype: int64
a      30
b      40
Name: 2, dtype: int64

0      None
1      None
2      None
dtype: object
```

- apply 메소드 사용하기 - 기초

023

- > apply 메소드 활용

- 시험 점수 데이터

```
exam = pd.read_csv('data/exam.csv')  
exam.head()
```

Out :

	id	nclass	math	english	science
0	1	1	50	98	50
1	2	1	60	97	60
2	3	1	45	86	78
3	4	1	30	98	58
4	5	2	25	80	65

- apply 메소드 사용하기 - 기초

024

- > apply 메소드 활용

- 100점 만점 점수를 10점 만점으로 바꾸기

```
exam['math'].apply(lambda x : x // 10)
```

Out :

0	5
1	6
2	4
3	3
4	2
5	5
6	8
7	9
8	2
9	5
10	6
11	4
12	4
13	4
14	7
15	5
16	6
17	8
18	8
19	7

Name: math, dtype: int64

- apply 메소드 사용하기 - 기초

025

- > apply 메소드 활용

- 100점 만점 점수를 10점 만점으로 바꾸기

```
exam.apply(lambda x : x.apply(lambda y: y // 10), axis = 1)
```

Out :

	id	nclass	math	english	science
0	0	0	5	9	5
1	0	0	6	9	6
2	0	0	4	8	7
3	0	0	3	9	5
4	0	0	2	8	6
5	0	0	5	8	9
6	0	0	8	9	4
7	0	0	9	7	2
8	0	0	2	9	1

- apply 메소드 사용하기 - 기초

026

- > 데이터프레임에 apply 메소드 활용

- 총 점수, 평균 구하기

```
exam.apply(lambda x : x['math'] + x['english'] + x['science'],  
            axis = 1)
```

Out :

0	198
1	217
2	209
3	186
4	170
5	237
6	215
7	193
8	133

- apply 메소드 사용하기 - 기초

027

- > 데이터프레임에 apply 메소드 활용

- 총 점수, 평균 구하기

```
exam.apply(lambda x : (x['math'] + x['english'] + x['science'])/3,  
            axis = 1)
```

```
Out :    0    66.000000  
      1    72.333333  
      2    69.666667  
      3    62.000000  
      4    56.666667  
      5    79.000000  
      6    71.666667  
      7    64.333333  
      8    44.333333
```

- apply 메소드 사용하기 - 기초

028

- > 데이터프레임에 apply 메소드 활용

- 총 점수, 평균 구하기 - 가장 흔한 방법

```
exam['math'] + exam['english'] + exam['science']
```

Out :

0	198
1	217
2	209
3	186
4	170
5	237
6	215
7	193
8	133

- apply 메소드 사용하기 - 고급

> apply 메소드 활용법

- 타이타닉 데이터

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

Out :

	PassengerId	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	C
2	3	1	3	Heikkinen, Miss. Laina	female	26.0	0	0	STON/O2. 3101282	7.9250	NaN	S
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

- apply 메소드 사용하기 - 고급

030

- > apply 메소드 활용법

- 타이타닉 데이터

```
titanic.info()
```

Out : <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
Data columns (total 12 columns):
Column Non-Null Count Dtype
--- -
0 PassengerId 891 non-null int64
1 Survived 891 non-null int64
2 Pclass 891 non-null int64
3 Name 891 non-null object
4 Sex 891 non-null object
5 Age 714 non-null float64
6 SibSp 891 non-null int64
7 Parch 891 non-null int64
8 Ticket 891 non-null object
9 Fare 891 non-null float64
10 Cabin 204 non-null object
11 Embarked 889 non-null object
dtypes: float64(2), int64(5), object(5)
memory usage: 83.7+ KB

• apply 메소드 사용하기 - 고급

> apply 메소드 활용법

- apply 함수를 사용하여 누락값 개수 확인하기

```
def count_missing(vec):  
    null_vec = pd.isnull(vec)  
    null_count = np.sum(null_vec)  
    return null_count  
  
cmis_col = titanic.apply(count_missing)  
cmis_col
```

Out :

PassengerId	0
Survived	0
Pclass	0
Name	0
Sex	0
Age	177
SibSp	0
Parch	0
Ticket	0
Fare	0
Cabin	687
Embarked	2
dtype:	int64

• apply 메소드 사용하기 - 고급

032

> apply 메소드 활용법

- apply 함수를 사용하여 누락값 비율 확인하기

```
def prop_missing(vec):  
    num = count_missing(vec)  
    dem = vec.size  
    return num / dem  
  
pmis_col = titanic.apply(prop_missing)  
print(pmis_col)
```

Out :

Passenger Id	0.000000
Survived	0.000000
Pclass	0.000000
Name	0.000000
Sex	0.000000
Age	0.198653
SibSp	0.000000
Parch	0.000000
Ticket	0.000000
Fare	0.000000
Cabin	0.771044
Embarked	0.002245
dtype:	float64

- 데이터 집계

- > groupby 메서드로 평균값 구하기

- 갭마인더 데이터

```
import pandas as pd
df = pd.read_csv('data/gapminder.tsv', sep='\t')
```

- year 열을 기준으로 그룹화하고 lifeExp 평균 구하기

```
avg_lifeexp_by_year = df.groupby('year')['lifeExp'].mean()
avg_lifeexp_by_year
```

```
Out :
year
1952    49.057620
1957    51.507401
1962    53.609249
1967    55.678290
1972    57.647386
1977    59.570157
1982    61.533197
1987    63.212613
1992    64.160338
1997    65.014676
2002    65.694923
2007    67.007423
Name: lifeExp, dtype: float64
```

- 데이터 집계

> groupby 메서드의 집계 메서드

메소드	설명
count	누락값을 제외한 데이터 수를 반환
size	누락값을 포함한 데이터 수를 반환
mean	평균값 반환
std	표준편차 반환
min	최소값 반환
quantile(q=0.25 / 0.50 / 0.75)	백분위수 25% / 50% / 75%
max	최대값 반환
sum	전체 합 반환
var	분산 반환
describe	통계 요약 정보 반환
first	첫번째 행 반환
last	마지막 행 반환
nth	n번째 행 반환

- 데이터 집계

- > groupby에 사용자 함수 적용

- agg() : apply와 유사

```
def my_mean(values):  
    n = len(values)  
    sum = 0  
    for value in values:  
        sum += value  
    return sum / n
```

- 데이터 집계

036

- > groupby에 사용자 함수 적용

- agg() : apply와 유사

```
agg_my_mean = df.groupby('year')['lifeExp'].agg(my_mean)
print(agg_my_mean)
```

```
Out :   year
      1952    49.057620
      1957    51.507401
      1962    53.609249
      1967    55.678290
      1972    57.647386
      1977    59.570157
      1982    61.533197
      1987    63.212613
      1992    64.160338
      1997    65.014676
      2002    65.694923
      2007    67.007423
      Name: lifeExp, dtype: float64
```

- 데이터 집계

037

> groupby에 사용자 함수 적용

- 2개의 인자 사용법

```
def my_mean_diff(values, diff_value):  
    n = len(values)  
    sum = 0  
    for value in values:  
        sum += value  
    mean = sum / n  
    return mean - diff_value
```

```
global_mean = df['lifeExp'].mean()  
print(global_mean)
```

Out : 59.47443936619714

- 데이터 집계

038

> groupby에 사용자 함수 적용

- 2개의 인자 사용법

```
agg_mean_diff = df.groupby('year')['lifeExp'].agg(my_mean_diff,  
                                                    diff_value=global_mean)
```

```
agg_mean_diff
```

```
Out :  
year  
1952    -10.416820  
1957     -7.967038  
1962     -5.865190  
1967     -3.796150  
1972     -1.827053  
1977      0.095718  
1982      2.058758  
1987      3.738173  
1992      4.685899  
1997      5.540237  
2002      6.220483  
2007      7.532983  
Name: lifeExp, dtype: float64
```

- 데이터 집계

039

> 여러 개의 집계 메서드 한번에 적용

- mean, std 적용

```
df.groupby('year')['lifeExp'].agg(['mean', 'std'])
```

Out :

	mean	std
year		
1952	49.057620	12.225956
1957	51.507401	12.231286
1962	53.609249	12.097245
1967	55.678290	11.718858
1972	57.647386	11.381953
1977	59.570157	11.227229
1982	61.533197	10.770618
1987	63.212613	10.556285
1992	64.160338	11.227380
1997	65.014676	11.559439
2002	65.694923	12.279823
2007	67.007423	12.073021

• 데이터 집계

> 여러 개의 집계 메서드 한번에 적용

- 넘파이 함수 np.mean, np.std, 사용자 함수 적용

```
import numpy as np
df.groupby('year')['lifeExp'].agg([np.mean, np.std, my_mean])
```

Out :

	mean	std	my_mean
year			
1952	49.057620	12.225956	49.057620
1957	51.507401	12.231286	51.507401
1962	53.609249	12.097245	53.609249
1967	55.678290	11.718858	55.678290
1972	57.647386	11.381953	57.647386
1977	59.570157	11.227229	59.570157
1982	61.533197	10.770618	61.533197
1987	63.212613	10.556285	63.212613
1992	64.160338	11.227380	64.160338
1997	65.014676	11.559439	65.014676
2002	65.694923	12.279823	65.694923
2007	67.007423	12.073021	67.007423

• 데이터 집계

041

> 그룹 오브젝트

- 그룹 오브젝트의 속성 확인하기

```
grouped = df.groupby('year')  
grouped
```

Out : <pandas.core.groupby.generic.DataFrameGroupBy object at 0x000001F947FA54C0>

- 그룹 인덱스 확인

```
grouped.groups
```

Out : {1957: [937], 1972: [1456], 1977: [1493], 1992: [776, 1544],
1997: [1545], 2002: [1342, 106], 2007: [251, 215]}

• 데이터 집계

> 그룹 오브젝트

- 그룹명을 지정하여 데이터 추출

```
grouped.get_group(2002)
```

Out :

	country	continent	year	lifeExp	pop	gdpPercap	fill_lifeExp
1342	Serbia	Europe	2002	73.213	10111559	7236.075251	73.213
106	Bangladesh	Asia	2002	NaN	135656790	1136.390430	73.213

- 각 그룹 정보 추출

```
for group in grouped:  
    print(group)
```

Out :

```
(1957,      country continent  year  lifeExp      pop      gdpPercap  fill_lifeExp  
937  Malaysia      Asia 1957   52.102  7739235  1810.066992      52.102)  
(1972,      country continent  year  lifeExp      pop      gdpPercap  fill_lifeExp  
1456  Swaziland   Africa 1972     NaN   480105   3364.836625      NaN)
```