05

다양한 패키지로 데이터 분석하기

05-5 판다스로 통계 데이터 다루기

05-6 실전 통계 분석 맛보기

05-7 멧플롯립으로 그래프 그리기

기초통계량 살펴보기

• 가상의 설문 데이터를 분석한 survey.csv 파일 읽기

```
>>> import os, re
>>> import pandas as pd
>>> os.chdir(r'C:\Users\user\python')
>>> df2 = pd.read_csv('survey.csv')
```

기초통계량 살펴보기

• head()를 통하여 데이터 살펴보기

| >: | >>> df2.head() | | | | |
|----|----------------|--------|---------|-----------------|--------|
| | sex | income | English | jobSatisfaction | stress |
| 0 | m | 3000 | 500 | 5 | 5 |
| 1 | f | 4000 | 600 | 4 | 4 |
| 2 | f | 5000 | 700 | 3 | 2 |
| 3 | m | 6000 | 800 | 2 | 2 |
| 4 | m | 4000 | 700 | 2 | 5 |

기초통계량 살펴보기

- 평균과 합 구하기
 - mean()을 통하여 평균값 계산

| >>> df2.mean() | | | | |
|-----------------|-------------|--|--|--|
| income | 4304.217391 | | | |
| English | 608.695652 | | | |
| jobSatisfaction | 3.304348 | | | |
| stress | 3.347826 | | | |
| dtype: float64 | | | | |

기초통계량 살펴보기

- 평균과 합 구하기
 - 수입의 평균과 합 계산

```
>>> df2.income.sum()
98997
```

>>> df2.income.mean()
4304.217391304348

기초통계량 살펴보기

- 중앙값 구하기
 - 수입의 중앙값 계산

```
>>> df2.income.median()
```

4999.0

기초통계량 살펴보기

- 기초통계량 요약해서 출력
 - describe() 함수 사용

| >>> df2.describe() | | | | | |
|--------------------|--------------|------------|-----------------|-----------|--|
| | income | English | jobSatisfaction | stress | |
| count | 23.000000 | 23.000000 | 23.000000 | 23.000000 | |
| mean | 4304.217391 | 608.695652 | 3.304348 | 3.347826 | |
| std | 1019.478341 | 99.603959 | 1.258960 | 1.433644 | |
| min | 3000.000000 | 500.000000 | 1.000000 | 1.000000 | |
| 25% | 3000.000000 | 500.000000 | 2.500000 | 2.000000 | |
| 50% | 4999.000000 | 600.000000 | 3.000000 | 4.000000 | |
| 75% | 5000.000000 | 700.000000 | 4.000000 | 5.000000 | |
| max | 6000.0000000 | 800.000000 | 5.000000 | 5.000000 | |

기초통계량 살펴보기

• 수입의 기초통계량 출력

```
>>> df2.income.describe()
           23.000000
count
         4304.217391
mean
std
         1019.478341
min
         3000.000000
25%
         3000.000000
50%
         4999.000000
75%
         5000.000000
         6000.000000
max
Name: income, dtype: float64
```

기초통계량 분석하기

- 빈도 분석하기
 - value_counts() 함수 사용

df.변수.value_counts()

기초통계량 분석하기

• df2에서 m(남성)과 f(여성)의 빈도 분석

```
>>> df2.sex.value_counts()
m    14
f    9
Name: sex, dtype: int64
```

기초통계량 분석하기

- 두 집단 평균 구하기
 - groupby() 함수 사용
 - 그룹을 나누어서 연산 진행

df.groupby(그룹을 나누는 변수).연산

기초통계량 분석하기

• 남성과 여성으로 나누어서 평균 구하기

싸이파이 패키지로 t검정 하기

- 설문조사 결과를 둘로 나누고 평균을 구한 후 의미 있는 차이인지 확인
- 평균의 차이가 의미 있는지 확인하는 것은 t검정 간편함



t검정이란 두 집단의 분산을 알 수 없을 때 두 집단이 t분포를 따른다고 가정하고 평균 등을 비교하는 통계 검정 방법을 의미합니다. 실제로 두 집단의 평균을 비교할 때 많이 사용하는 방법입니다.

싸이파이 패키지로 t검정 하기

- 싸이파이 모듈을 사용하여 쉽게 t검정 실행 가능
- 싸이파이에서 stats 모듈만 임포트

>>> from scipy import stats

싸이파이 패키지로 t검정 하기

• 수입 두 집단으로 나누기

```
>>> male = df2.income[df2.sex == 'm']
>>> female = df2.income[df2.sex == 'f']
```

싸이파이 패키지로 t검정 하기

- t검정 실행
 - pvalue가 0.05미만이거나 0.01미만이면 유의미한 차이 존재
 - 0.916... 이므로 큰 차이 없음

```
>>> stats.ttest_ind(male, female)
```

Ttest_indResult(statistic =-0.10650308143428423, pvalue=0.9161940781163369)

싸이파이 패키지로 t검정 하기

• ttest_result에 t검정 결과 저장

```
>>> ttest_result = stats.ttest_ind(male, female)
>>> print(ttest_result)
ttest_indResult(statistic=-0.10650308143428423, pvalue=0.9161940781163369)
```

싸이파이 패키지로 t검정 하기

• ttest_resul의 인덱스 0에는 'statistic'값이, 인덱스 1에는 'pvalue'가 들어감

```
>>> print(ttest_result[0])
-0.10650308143428423
>>> print(ttest_result[1])
0.9161940781163369
```

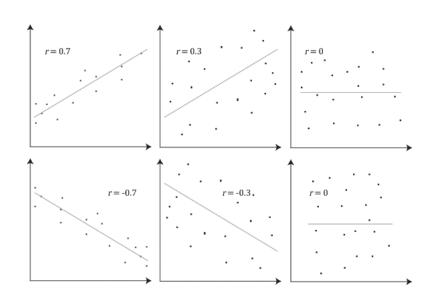
싸이파이 패키지로 t검정 하기

• 유의미한 값인지 조건문으로 쉽게 판단 가능

```
if ttest_result[1] > .05:
    print('p-value는 %f로 95% 수준에서 유의하지 않음' % ttest_result[1])
else:
    print('p-value는 %f로 95% 수준에서 유의함' % ttest_result[1])
```

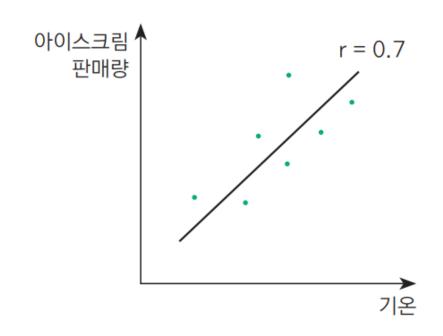
피어슨과 스피어만 상관관계 분석 알아보기

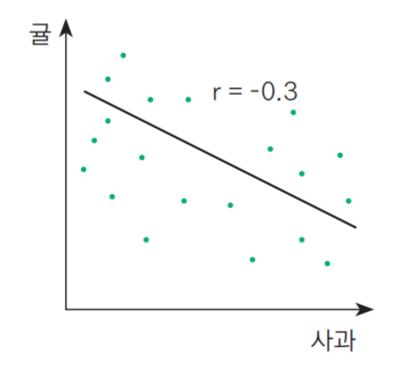
- 상관관계 분석은 두 변수가 얼마나 관련 있는지 알아보는 방법
- 방법은 크게 피어슨과 스피어만이 존재
- 해당 분석으로 '상관계수'(r)이 도출됨



피어슨과 스피어만 상관관계 분석 알아보기

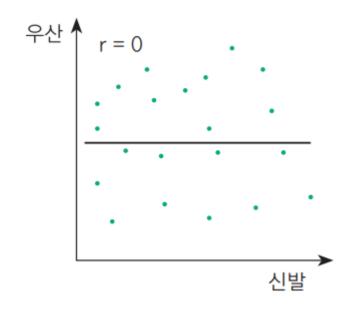
• 상관 계수가 0이 아닌 것의 예시





피어슨과 스피어만 상관관계 분석 알아보기

• 상관 계수가 0인 것 즉 관계가 없는 것의 예시



두 변수의 상관관계 분석하기

- 판다스의 corr() 함수를 통하여 상관관계 분석 가능
- 피어슨과 스피어만이 존재

```
df.corr()
df.corr(method = 'spearman')
```

두 변수의 상관관계 분석하기

• 피어슨 상관관계 분석 결과

```
>>> corr = df2.corr()
>>> corr
                        English jobSatisfaction stress
                income
                                    -0.040108 -0.137920
              1.000000 0.599452
income
English
       0.599452 1.000000
                                      -0.312051 0.073351
jobSatisfaction
              -0.040108 -0.312051
                                         1.000000 0.165338
stress
              -0.137920
                        0.073351
                                      0.165338 1.000000
```

두 변수의 상관관계 분석하기

• 스피어만 상관관계 분석 결과

```
>>> df2.corr(method = 'spearman')

income English jobSatisfaction stress
income 1.0000000 0.543705 -0.100683 -0.170584
English 0.543705 1.0000000 -0.309747 0.068223
jobSatisfaction -0.100683 -0.309747 1.0000000 0.154982
stress -0.170584 0.068223 0.154982 1.0000000
```

두 변수의 상관관계 분석하기

• 수입과 스트레스의 상관관계만 보기

>>> df2.income.corr(df2.stress)

-0.13791959796123449

두 변수의 상관관계 분석하기

- 앞에서 구한 corr 객체를 CSV 파일로 저장
- 데이터프레임을 CSV 파일로 저장할 때는 to_csv() 사용

>>> corr.to_csv('corr.csv')

회귀 분석 알아보기

• 상관관계 분석에서 파악할 수 없는 변수 사이의 관계 파악 가능

$$y = a + bx + \varepsilon$$

이런 상황이라면?

• 영어 점수와 직업 만족도 사이에 인과관계가 있는지 분석하기



Statsmodels 패키지로 회귀 분석하기

• Statsmodels 패키지 임포트

>>> import statsmodels.formula.api as smf

Statsmodels 패키지로 회귀 분석하기

• ols() 함수를 통하여 회귀 분석 진행

ols(formula = '<u>종속 변수</u> ~ <u>독립 변수</u>', data = <u>데이터프레임</u>)

Statsmodels 패키지로 회귀 분석하기

• ols() 함수를 통하여 회귀 분석 진행

```
>>> model = smf.ols(formula = 'jobSatisfaction~English', data = df2)
```

>>> result = model.fit()

Statsmodels 패키지로 회귀 분석하기

• 회귀 분석 결과 확인

| Dep. Variable: | jobSatisfactio | n R- | squared: | | 0.097 |
|---------------------|-----------------|------------------------|-----------------|--------|---------|
| Model: | | .S Ad | j. R-squared: | 0.054 | |
| Method: | Least Square | s F- | statistic: | | 2.266 |
| Date: | Wed, 04 Dec 201 | l9 Pr | ob (F-statisti | c): | 0.147 |
| Time: | 22:26:1 | :26:19 Log-Likelihood: | | | -36.243 |
| No. Observations: | 2 | 23 AI | C: | | 76.49 |
| Of Residuals: | 2 | 21 BI | C: | | 78.76 |
| Of Model: | | 1 | | | |
| Covariance Type: | nonrobus | t | | | |
| | oef std err | ===== | t P> t | [0.025 | 0.975] |
| Intercept 5.7 | 052 1.615 | 3.53 | 2 0.002 | 2.346 | 9.065 |
| English -0.0 | 0.003 | -1.50 | 5 0.147 | -0.009 | 0.002 |
| ======= Omnibus: | 0.12 | 0.120 Durbin-Watson: | | | 0.777 |
| Prob(Omnibus): | 0.94 | 12 J | arque-Bera (JB) |): | 0.306 |
| Skew: | -0.12 | 26 P | rob(JB): | | 0.858 |
| Kurtosis: | 2.4 | 195 | Cond. No. | | 3.90e+0 |

Statsmodels 패키지로 회귀 분석하기

- 다중 회귀 분석 연습
- 회귀 분석보다 더 많은 변수 사용

smf.ols(formula = '종속 변수 ~ 독립 변수1 + ... + 독립 변수n', data = 데이터프레임)

Statsmodels 패키지로 회귀 분석하기

• 다중 회귀 분석 연습

```
>>> model2 = smf.ols(formula = 'jobSatisfaction~English + stress + income', data = df3)
>>> result = model2.fit()
```

그래프 만들고 출력하기

- 맷플롯립 사용을 위해 임포트
- 가장 많이 쓰는 pyplot 모듈을 임포트
 - from matplotlib import pyplot as plt
 - 2 import matplotlib.pyplot as plt

그래프 만들고 출력하기

• 그래프를 그리기 위하여 데이터 정의

```
>>> import matplotlib.pyplot as plt
>>> x = [1, 4, 9, 16, 25, 36, 49, 64]
```

그래프 만들고 출력하기

• plot() 함수를 사용해 그래프 생성

>>> plt.plot(x)

[<matplotlib.lines.Line2D object at 0x0000002213BA83D30>]

그래프 만들고 출력하기

• show() 함수를 사용해 그래프 출력

>>> plt.show(x)

그래프 모양과 색 지정하기

• plot 함수의 매개변수를 추가하여 모양과 색 수정 가능

plt.plot(<u>그래프 자료</u>, <u>모양 + 색</u>)

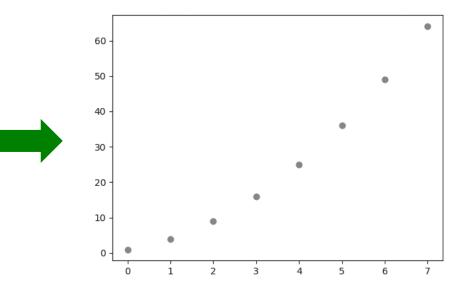
그래프 모양과 색 지정하기

• plot 함수의 매개변수를 추가하여 모양과 색 수정 가능

그래프 모양과 색 지정하기

• r = red, o = 점

```
>>> plt.plot(x, 'or')
[<matplotlib.lines.Line2D object at 0x0000001788F76A9E8>]
>>> plt.show(x)
```



그래프 모양과 색 지정하기

• 맷플롯립 그래프 색 지정 문자

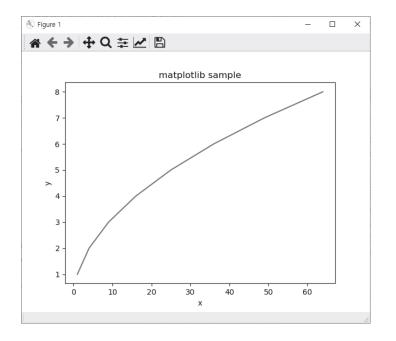
| 문자 | 색 |
|-----|----|
| 'b' | 파랑 |
| 'g' | 초록 |
| 'r' | 빨강 |
| 'c' | 청록 |
| 'm' | 자홍 |
| 'y' | 노랑 |
| 'k' | 검정 |
| 'w' | 하양 |

축 이름 지정하기

• 그래프의 축 이름 정하기

```
>>> x
[1, 4, 9, 16, 25, 36, 49, 64]
>>> y = [i for i in range(1, 9)]
>>> y
[1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8]
>>> plt.plot(x, y)
>>> plt.xlabel('x')
>>> plt.ylabel('y')
>>> plt.title('matplotlib sample')
>>> plt.show()
```





그래프를 이미지 파일로 저장하기

• 그래프를 이미지 파일로 저장하기

