Correlation

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

→ I. Load Data

• 키, 몸무게 데이터

```
import pandas as pd

url = 'https://raw.githubusercontent.com/takytaky/DATA/main/PII.csv'

DF = pd.read_csv(url)

DF.info()

DF.head()
```

→ II. Covariance

▼ 1) 공분산

```
import numpy as np
np.cov(DF.Height, DF.Weight)[0][1]
```

▼ 2) Pearson 상관계수

```
np.cov(DF.Height, DF.Weight)[0][1] \ / \ (np.std(DF.Height, ddof = 1) \ * \ np.std(DF.Weight, ddof = 1))
```

→ III. scipy

```
from scipy import stats
```

▼ 1) Karl Pearson 상관계수

• 기본적으로 등간척도/비율척도 변수에만 적용가능

```
stats.pearsonr(DF.Height, DF.Weight)[0]
```

▼ 2) spearman 상관계수

- 서열척도 변수가 포함되어도 적용가능
- 등간척도/비율척도 두 변수 간의 관계가 비선형적 일 때 적용

```
stats.spearmanr(DF.Height, DF.Weight)[0]
```

→ 3) kendall tau

- spearman 상관계수와 같은 경우 적용가능
- 표본이 작을 때 spearman 상관계수보다 신뢰할 수 있음

```
stats.kendalltau(DF.Height, DF.Weight)[0]
```

IV. pandas

▼ 1) Pearson 상관계수

method('pearson', 'spearman', 'kendall')

```
DF.corr(method = 'pearson')
```

→ 2) Heat Map

▼ V. numpy

```
import numpy as np
```

▼ 1) Pearson 상관계수

```
np.corrcoef(DF.Height, DF.Weight)
```

▼ VI. Visualization

```
plt.figure(figsize = (7, 5))
sns.scatterplot(x = DF.Height, y = DF.Weight, s = 100)
plt.axvline(DF.Height.mean(), color = 'r', linestyle = 'dashed', linewidth = 2)
plt.axhline(DF.Weight.mean(), color = 'b', linestyle = 'dashed', linewidth = 2)
plt.show()
```

#

#

#

The End

#

#

#