# AI 기초

2019~2020

강봉주

#### [개요]

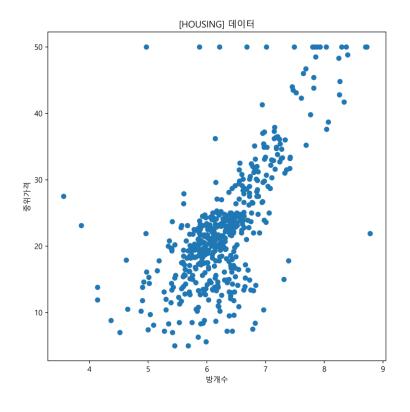
- 통계학에서 의존성(dependence) 또는 연관성(association)은 2개의 확률변수에 대한 통계적인 관련성을 의미한다. 때로는 인과관계(causal) 일 수도 있다.
- 상관관계(correlation)는 일종의 연관성을 나타내는 측도이며, 2개의 확률변수의 일차 관계 또는 선형 관계(linear relationship)을 나타낸다.
- 상관관계를 표현하는 측도 중의 대표적인 것이 피어슨 상관계수(Pearson correlation coefficient)

#### [상관계수]

- $\rho_{XY} = \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_X \sigma_Y}$
- X와 Y가 독립이면  $\rho_{XY}=0$
- X가 0을 중심으로 한 대칭 분포이고  $Y = X^2$
- $\sigma_{XY} = E(XX^2) \mu_X \mu_Y = E(X^3) E(X)E(X^2) = 0 0 = 0$
- 표본 상관계수:  $\hat{\rho} = r = \frac{\sum_{i}(x_i \bar{x})(y_i \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i}(x_i \bar{x})^2 \sum_{i}(y_i \bar{y})^2}} = \frac{\sum_{i}(x_i \bar{x})(y_i \bar{y})}{(n-1)s_x s_y}$
- 표본 상관계수는 항상 -1과 1사이의 값을 갖는다.
- $(x_1 \bar{x}, \dots, x_n \bar{x}), (y_1 \bar{y}, \dots, y_n \bar{y}) \stackrel{\bigcirc}{=} \cos(\theta)$

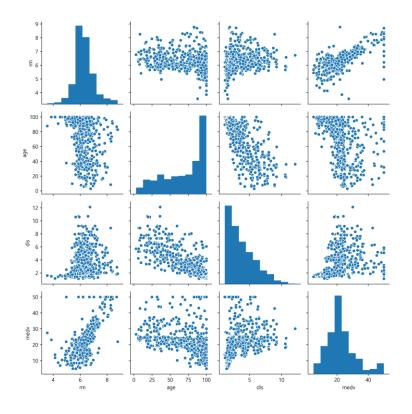
# [산점도]

■ 두 개의 변수 간의 관련성을 시각적으로 표현



#### [산점도 행렬]

■ 두 개 이상의 변수 간의 관련성을 시각적으로 표현



#### [상관계수]

**예제** [HOUSING] 자료에서 ['rm', 'age', 'dis', 'medv'] 변수에 대한 상관계수를 구해보자.

```
# 데이터 구성: [HOUSING]
In
      # 경로 정의
      url = "https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-
      databases/housing/housing.data"
      df = pd.read csv(url, sep=r'\s+', header=None)
      # 컬럼 정보 주기
      df.columns = ['CRIM', 'ZN', 'INDUS', 'CHAS', 'NOX',
                    'RM', 'AGE', 'DIS', 'RAD', 'TAX', 'PTRATI
      0', 'B', 'LSTAT', 'MEDV']
      df.columns = df.columns.str.lower()
      # 데이터 확인
      df.shape
      (506, 14)
0ut
```

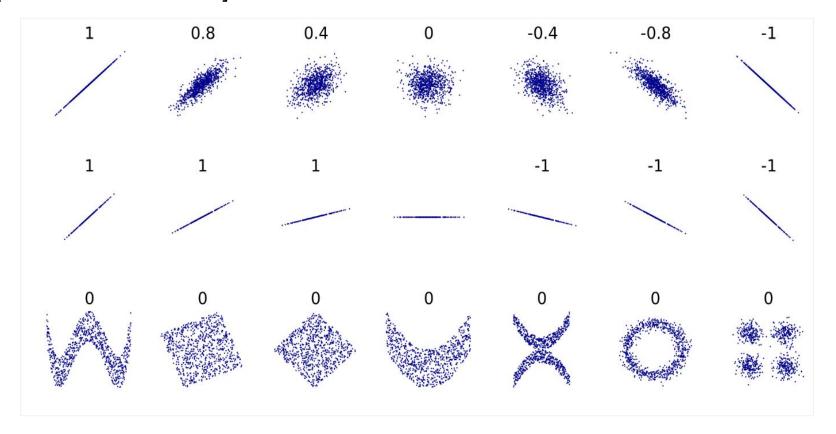
#### [상관계수]

**예제** [HOUSING] 자료에서 ['rm', 'age', 'dis', 'medv'] 변수에 대한 상관계수를 구해보자.

```
In # 표본 상관계수의 계산
vars = ['rm', 'age', 'dis', 'medv']
print(df[vars].corr().round(3))

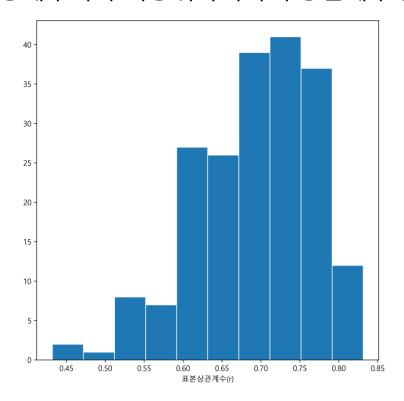
Out rm age dis medv
rm 1.000 -0.240 0.205 0.695
age -0.240 1.000 -0.748 -0.377
dis 0.205 -0.748 1.000 0.250
medv 0.695 -0.377 0.250 1.000
```

# [산점도와 상관계수]



#### [표본 상관계수의 분포]

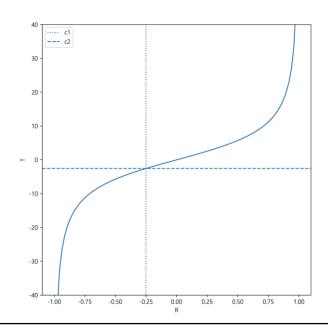
- 중복 허용, 크기가 100인 표본을 200번 추출
- 각 표본마다 방개수와 주택중위가격과의 상관계수 값 계산



#### [모 상관계수에 대한 추론]

$$R = \frac{\sum_{i} (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum_{i} (X - \bar{X})^2 \sum_{i} (Y_i - \bar{Y})^2}}$$

$$T = \frac{\sqrt{n-2} R}{\sqrt{1-R^2}} \sim t(n-2)$$



대립 가설	P값	영가설 기각
$H_1: \rho > 0$	$p_0 = \Pr(T \ge t_0)$	$t_0 \ge t_{\alpha}(n-2)$
$H_1: \rho < 0$	$p_0 = \Pr(T \ge t_0)$	$t_0 \ge t_{1-\alpha}(n-2)$
$H_1: \rho \neq 0$	$p_0 = \Pr( T  \ge  t_0 )$	$ t_0  \ge t_{\frac{\alpha}{2}}(n-2)$

[모 상관계수에 대한 추론]

#### [모 상관계수에 대한 추론]

```
In # 표본 상관계수의 추론
# 대상 변수 정의
vars = ['rm', 'medv']

# 표본 상관계수 계산
r = df[vars].corr().iloc[0, 1]
r.round(3)

Out 0.695
```

#### [모 상관계수에 대한 추론]

```
In # t 변환
n = len(df)
t = np.sqrt(n-2) * r / np.sqrt(1 - r**2)
t.round(3)
Out 21.722
```

#### [모 상관계수에 대한 추론]

```
In # p-value 계산
pvalue = 2 * (1-ss.t.cdf(t, df= n-2))
pvalue.round(5)

Out 0.0
```

#### [모 상관계수의 신뢰 구간]

- 표본 상관계수의 분포는 왼쪽으로 완만(왜도가 음수)하므로 이를 대칭으로 만들어 주어야 함
- 피셔 변환:  $z = 0.5 \log \left(\frac{1+r}{1-r}\right)$
- Z의 분산은  $\frac{1}{n-3}$
- $100(1-\alpha)$ % 신뢰 구간은  $\left(z-z_{\frac{\alpha}{2}}\sqrt{\frac{1}{n-3}},z+z_{\frac{\alpha}{2}}\sqrt{\frac{1}{n-3}}\right)$
- $r = \frac{e^{2z} 1}{e^{2z} + 1} = \tanh(z)$
- $\left(\tanh\left(z-z_{\frac{\alpha}{2}}\sqrt{\frac{1}{n-3}}\right), \tanh\left(z+z_{\frac{\alpha}{2}}\sqrt{\frac{1}{n-3}}\right)\right)$

강봉주

[모 상관계수의 신뢰 구간]

**과제** [HOUSING] 자료에서 ['rm', 'medv'] 변수에 대한 모상관계수의 신뢰구간을 구하세요.