

상관계수

정의

- 공분산은 X와 Y가 함께 변해가는 기댓값을 말하고
- $\text{COV}(x, y) = E[(x - \mu_x)(y - \mu_y)]$ 로 정의된다. 즉

$$1) E[(x - \mu_x)(y - \mu_y)] = E[xy - y\mu_x - x\mu_y + \mu_x\mu_y] = E[xy] - \cancel{\mu_x E[y]} - \cancel{\mu_y E[x]} + E[\mu_x\mu_y]$$

(1) 위 식을 정리하면, $E[(x - \mu_x)(y - \mu_y)] = E[xy] + \mu_x\mu_y$ 가 된다.

2) 상관계수는 공분산을 양 확률변수의 표준편차로 표준화한 값이다.

$$(1) \frac{\text{COV}(x, y)}{\sigma_x \sigma_y} = \frac{E[xy] + \mu_x \mu_y}{\sigma_x \sigma_y} = \rho$$

정의

(2) 이를 이용하여 다음의 관계를 도출할 수 있다.

- $E[xy] = \rho\sigma_x\sigma_y + \mu_x \mu_y = E[x]E[y] + \text{Cov}(x, y)$
- 즉, 확률변수의 **곱의 기댓값** $E[xy]$ 는 공분산에 $E[x]E[y]$ 를 더한것과 같다.
- 또한, 공분산은 $\rho\sigma_x\sigma_y$ 와 같고,
- 또한, 공분산은 $E[xy] - E[x]E[y]$ 와 같다.

정의

- 상관계수와 선형방정식의 계수

1. $E(y|x) = \int_{-\infty}^{\infty} y f_{y|x}(y|x) dy = \int_{-\infty}^{\infty} y \frac{f_{x,y}(x,y)}{f_x(x)} dy = \frac{1}{f_x(x)} \int_{-\infty}^{\infty} y f_{x,y}(x,y) dy$ 에서

1) 이를 선형방정식으로 본다면

(1) $\frac{1}{f_x(x)} \int_{-\infty}^{\infty} y f_{x,y}(x,y) dy = ax + b$ 에서 $\int_{-\infty}^{\infty} y f_{x,y}(x,y) dy = f_x(x) (ax + b)$

(2) 양변을 dx 로 적분하면 $\int \int_{-\infty}^{\infty} y f_{x,y}(x,y) dx dy = \int f_x(x) (ax + b) dx$

- 이는 $\int \int_{-\infty}^{\infty} y f_{x,y}(x,y) dx dy = \int_{-\infty}^{\infty} y f_y(y) dy = E(y)$ 이고

- $\int f_x(x) (ax + b) dx = E(ax+b) = aE(x) + b$ 이다.

(3) 다시 정리하면, $E(y) = aE(x) + b$ 에서 $\mu_y = a\mu_x + b$

정의

2) 다시, 이번엔 $\int \int_{-\infty}^{\infty} y f_{x,y}(x, y) dx dy = \int f_x(x) (ax + b) dx$ 양변에 x 를 곱하고 적분하면

$$(1) \int \int_{-\infty}^{\infty} xy f_{x,y}(x, y) dx dy = \int x f_x(x) (ax + b) dx$$

$$(2) E(xy) = \int x f_x(x) (ax + b) dx = E(ax + bx^2) = aE(x) + bE(x^2)$$

(3) 이 때, $E(xy) = \rho \sigma_x \sigma_y + \mu_x \mu_y$ 이고, 따라서

$$- \rho \sigma_x \sigma_y + \mu_x \mu_y = a\mu_x + b(\mu_x^2 + \sigma_x^2)$$

$$- a = \mu_y + \rho \frac{\sigma_y}{\sigma_x} \mu_x$$

$$- b = \rho \frac{\sigma_y}{\sigma_x}$$

(4) 따라서 $E(y|x) = \mu_y + \rho \frac{\sigma_y}{\sigma_x} (x - \mu_x)$ 이다.

정의

- 상관계수는 mgf를 통해 도출할 수 있다.

$$1) \frac{M(t_1, t_2)}{\partial t_1^k \partial t_2^k} = \int \int_{-\infty}^{\infty} x^k y^k f_{x,y}(x, y) dx dy \text{ 에서}$$

$$(1) E(x) = \int \int_{-\infty}^{\infty} x f_{x,y}(x, y) dx dy$$

$$(2) E(y) = \int \int_{-\infty}^{\infty} y f_{x,y}(x, y) dx dy$$

$$(3) E(x^2) = \int \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_{x,y}(x, y) dx dy$$

$$(4) E(y^2) = \int \int_{-\infty}^{\infty} y^2 f_{x,y}(x, y) dx dy$$

$$(5) E[xy] = \frac{M(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2} = \int \int_{-\infty}^{\infty} xy f_{x,y}(x, y) dx dy$$

$$2) \text{ 따라서, } E[(x - \mu_x)(y - \mu_y)] = E[xy] + \mu_x \mu_y \text{ 에서}$$

$$(1) \int \int_{-\infty}^{\infty} xy f_{x,y}(x, y) dx dy + \left[\int \int_{-\infty}^{\infty} x f_{x,y}(x, y) dx dy \right] \cdot \left[\int \int_{-\infty}^{\infty} y f_{x,y}(x, y) dx dy \right]$$