

제13주 분산과 공분산
hylee@silla.ac.kr

확률 및 통계 (2)

제 4절 분산과 공분산

- ◎ 자료가 평균에서 얼마나 떨어져있는가를 말해주는 지표로서 분산을 공부한다.



$Var(X)$

$= E \left(\begin{array}{l} X \text{ 와 평균의 떨어진} \\ \text{거리의 제곱에 대한} \\ \text{기대값} \end{array} \right)$

X 와 μ 의
떨어진 거리

$X - \mu$

$(X - \mu)^2$

$E[(X - \mu)^2]$

μ

X

$E(X) = \mu$

[정의] 분산

X 는 기대값이 $E(X) = \mu$ 인 확률변수
일 때, X 의 분산(variance)을 $Var(X)$ 로
나타내며, 다음과 같이 정의한다.

$$Var(X) = E[(X - \mu)^2]$$

*** 분산의 간편식

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= E[(X - \mu)^2] = E[X^2 - 2\mu X + \mu^2] \\ &= E(X^2) - E(2\mu X) + E(\mu^2) \\ &= E(X^2) - 2\mu E(X) + \mu^2 \\ &= E(X^2) - 2\mu^2 + \mu^2 \\ &= E(X^2) - \mu^2 \\ &= E(X^2) - [E(X)]^2 \end{aligned}$$

예제 21

주사위를 던져서 나오는 눈의 수를 x 라 할 때, x 의 분산을 구하시오.

[풀이]

$$E(X) = \frac{1}{6}(1 + 2 + 3 + 4 + 5 + 6) = \frac{7}{2}$$

$$E(X^2) = 1^2\left(\frac{1}{6}\right) + 2^2\left(\frac{1}{6}\right) + \cdots + 6^2\left(\frac{1}{6}\right) = \frac{91}{6}$$

이므로 분산은

$$\text{Var}(X) = \frac{91}{6} - \left(\frac{7}{2}\right)^2 = \frac{35}{12}$$

[정리]

임의의 상수 a, b 에 대하여 다음이 성립한다.

$$\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$$

[증명]

$$E(aX + b) = aE(X) + b$$

이므로

$$\begin{aligned} \text{Var}(aX + b) &= E[(aX + b)^2] - [E(aX + b)]^2 \\ &= E[a^2 X^2 + 2abX + b^2] \\ &\quad - \{a^2 (E(X))^2 + 2abE(X) + b^2\} \\ &= a^2 E(X^2) + 2abE(X) + b^2 \\ &\quad - a^2 (E(X))^2 - 2abE(X) - b^2 \\ &= a^2 \{E(X^2) - [E(X)]^2\} = a^2 \text{Var}(X) \end{aligned}$$

[정의] 공분산

확률변수 X 와 Y 의 공분산(covariance)을 $Cov(X, Y)$ 로 나타내며, 다음과 같이 정의한다.

$$Cov(X, Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$$

X가 II 영역에
있을 때

X가 I영역에 있을
때

$E(Y)$

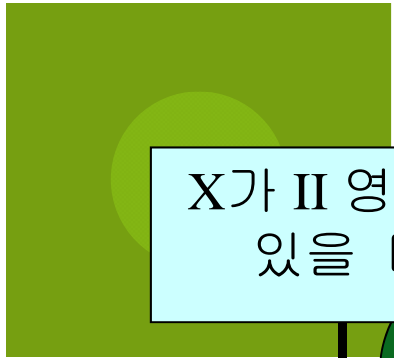
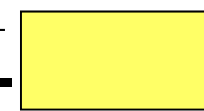
II

I

III

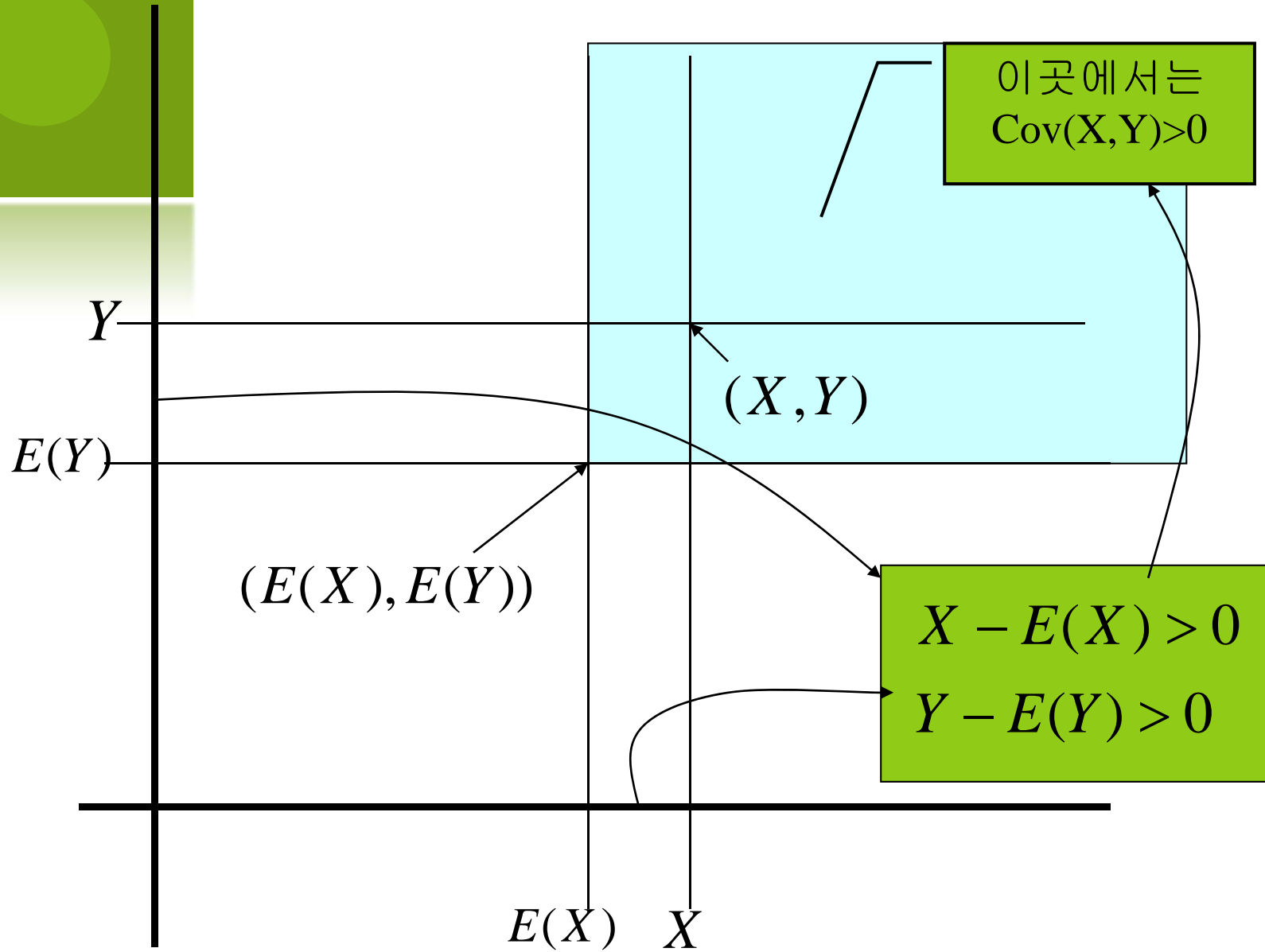
IV

$E(X)$



각 영역에 있을 때 $X - E(X)$ 의 값과 $Y - E(Y)$ 의 값을 비교해보자.

	$X - E(X)$	$Y - E(Y)$	$((X - E(X))(Y - E(Y)))$
I 영역	양수	양수	양수
II 영역	음수	양수	음수
III 영역	음수	음수	양수
IV 영역	양수	음수	음수





위 정의를 전개해보자

$$\text{Cov}(X, Y)$$

$$= E[XY - E(X)Y - XE(Y) + E(X)E(Y)]$$

$$= E(XY) - E(X)E(Y) - E(X)E(Y) + E(X)E(Y)$$

$$= E(XY) - E(X)E(Y)$$

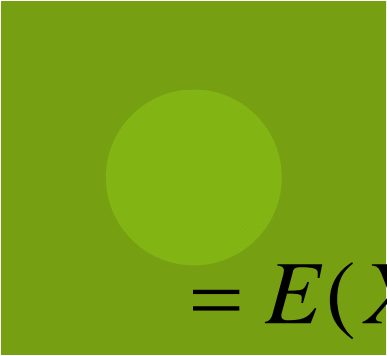
이다. 특히, X 와 Y 가 서로 독립이면

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

$$= 0$$

두 확률변수의 합의 분산

$$\begin{aligned} \text{Var}(X + Y) &= E[(X + Y - E(X + Y))^2] \\ &= E[(X + Y - E(X) - E(Y))^2] \\ &= E[((X - E(X)) + (Y - E(Y)))^2] \\ &= E[(X - E(X))^2 + (Y - E(Y))^2 \\ &\quad + 2(X - E(X))(Y - E(Y))] \\ &= E(X - E(X))^2 + E(Y - E(Y))^2 \\ &\quad + 2E[(X - E(X))(Y - E(Y))] \end{aligned}$$


$$= E(X - E(X))^2 + E(Y - E(Y))^2 \\ + 2E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$$

$$= Var(X) + Var(Y) + 2Cov(X, Y)$$

가 된다. $X - Y$ 에 대한 분산은

$$Var(X - Y) = Var(X + (-Y))$$

$$= Var(X) + \underline{Var(-Y)} + \underline{2Cov(X, -Y)}$$

$$= Var(X) + \underline{Var(Y)} - \underline{2Cov(X, Y)}$$