

# 확률 및 통계학

- 4장 수학적 기대값 -

명 세인([sein@pel.smuc.ac.kr](mailto:sein@pel.smuc.ac.kr))

상명대학교 프로토콜공학연구실

# 목 차

---

- 확률 변수의 평균
- 분산과 공분산
- 선형 결합된 확률변수의 평균과 분산
- 체비셰프 정리
  
- 보충

# 확률 변수의 평균

---

- 평균의 의미

- 확률 변수의 기대값(Expected Value)이라고 하며, 확률 분포의 중심을 의미
- 어떤 확률이 발생할 평균의 의미로 생각

- 기대값 정의

- $X$ 가 확률분포  $f(x)$ 를 갖는 확률변수일 때,  $X$ 의 기대값( $\mu$ )
  - 이산형:  $\mu = E(X) = \sum_x x f(x)$
  - 연속형:  $\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$

# 확률 변수의 평균

## • 예제 4.1

- 품질검사원이 7개의 부품으로 구성되어있는 로트를 검사, 해당 로트에 4개의 양품과 3개의 불량품이 들어있을 때, 3개의 부품을 추출할 때 양품의 평균 개수는?
  - 추출된 표본의 양품의 수 확률변수  $X = \{0, 1, 2, 3\}$
  - $X$ 의 확률분포  $f(x) = \frac{\binom{4}{x}\binom{3}{3-x}}{\binom{7}{3}}, x = \{0, 1, 2, 3\}$
  - $\mu = E(X) = (0) \left(\frac{1}{35}\right) + (1) \left(\frac{12}{35}\right) + (2) \left(\frac{18}{35}\right) + (3) \left(\frac{4}{35}\right) = \frac{12}{7}$

# 확률 변수의 평균

## • 예제 4.2

- 의료기기 외판원이 두 고객에게 제품을 판매, 첫번째 고객과 거래 성사율은 70%이고 성공시 1000원을 벌게 되며, 두번째 고객과는 40%의 성사율에 성공시 1500원을 벌게 된다, 각 거래 결과는 서로 독립적일 때 기대할 수 있는 성공 보수는?

- 확률변수  $X$ 는 성공보수,  $X = \{0, 1000, 1500, 2500\}$

- $f(0) = (1 - 0.7)(1 - 0.4) = 0.18$ ,  $f(1000) = (0.7)(1 - 0.4) = 0.42$   
 $f(1500) = (1 - 0.7)(0.4) = 0.12$ ,  $f(2500) = (0.7)(0.4) = 0.28$

- $E(X) = (0)(0.18) + (1000)0.42 + (1500)(0.12) + (2500)(0.28)$   
 $= 1300$

# 확률 변수의 평균

---

- 예제 4.3

- 전자장치의 수명을 확률변수  $X$ 이며, 다음과 같은 확률밀도 함수  $f(x)$ 를 따를 때, 장치의 기대 수명은?

- $f(x) = \begin{cases} \frac{20,000}{x^3}, & x > 100 \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}$

- $\mu = E(X) = \int_{100}^{\infty} x \frac{20,000}{x^3} dx = \int_{100}^{\infty} \frac{20,000}{x^2} dx = 200$

# 확률 변수의 평균

---

- 확률 변수  $X$ 에 종속(관계)되는 확률변수  $g(X)$ 의 기대값
- 정의
  - $X$ 가 확률분포  $f(x)$ 를 갖는 확률변수 일 때,  $g(X)$ 의 기대값
    - 이산형:  $\mu_{g(X)} = E[g(X)] = \sum_x g(x)f(x)$
    - 연속형:  $\mu_{g(X)} = E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f(x)dx$

# 확률 변수의 평균

## • 예제 4.4

- 금요일 오후 4시에서 5시 사이 세차장에서 서비스 받는 차의 수를 나타내는 확률변수  $X$ 의 확률분포는 다음을 따를 때

$x$	4	5	6	7	8	9
$P(X = x)$	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$

- $g(X) = 2X - 1$ 을 종업원이 받는 수당이라고 할 때, 종업원의 기대 수익은?

- $E[g(X)] = E(2X - 1) = \sum_{x=4}^9 (2x - 1)f(x)$
- $= (7) \left(\frac{1}{12}\right) + (9) \left(\frac{1}{12}\right) + (11) \left(\frac{1}{4}\right) + (13) \left(\frac{1}{4}\right) + (16) \left(\frac{1}{6}\right) + (17) \left(\frac{1}{6}\right)$
- $= 12.67$

# 확률 변수의 평균

---

- 예제 4.5

- 확률변수  $X$ 의 밀도함수가 다음을 따를 때

- $f(x) \begin{cases} \frac{x^2}{3}, & -1 < x \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}$

- $g(X) = 4X + 3$ 의 기대값은?

- $E(4X + 3) = \int_{-1}^2 \frac{(4x+3)x^2}{3} dx = \frac{1}{3} \int_{-1}^2 (4x^3 + 3x^2) dx = 8$

# 확률 변수의 평균

---

- 결합확률분포의 기대값

- 정의

- $X$ 와  $Y$ 는 결합확률분포  $f(x, y)$ 를 갖는 확률변수일 때, 확률변수  $g(X, Y)$ 의 기대값  $\mu_{g(X, Y)}$

- 이산형:  $\mu_{g(X, Y)} = E[g(X, Y)] = \sum_x \sum_y g(x, y) f(x, y)$

- 연속형:  $\mu_{g(X, Y)} = E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy$

# 확률 변수의 평균

## • 예제 4.6

- $X$ 와  $Y$ 는 아래 표와 같은 결합확률분포를 따르는 확률변수일 때,  $g(X, Y) = XY$ 의 기대값

- $E(XY) = \sum_{x=0}^2 \sum_{y=0}^2 xyf(x, y) = (0)(0)f(0,0) + (0)(1)f(0,1)$
- $+ (1)(0)f(1,0) + (1)(1)f(1,1) + (2)(0)f(2,0) + (0)(2)f(0,2)$
- $= f(1,1) = \frac{3}{14}$

$f(x, y)$		$x$			행의 합
		0	1	2	
$y$	0	$\frac{3}{28}$	$\frac{9}{28}$	$\frac{3}{28}$	$\frac{15}{28}$
	1	$\frac{3}{14}$	$\frac{3}{14}$		$\frac{3}{7}$
	2	$\frac{1}{28}$			$\frac{1}{28}$
열의 합		$\frac{5}{14}$	$\frac{15}{28}$	$\frac{3}{28}$	1

# 확률 변수의 평균

---

- 예제 4.7

- 아래와 같은 결합밀도함수에 대해  $E(Y/X)$ 의 값

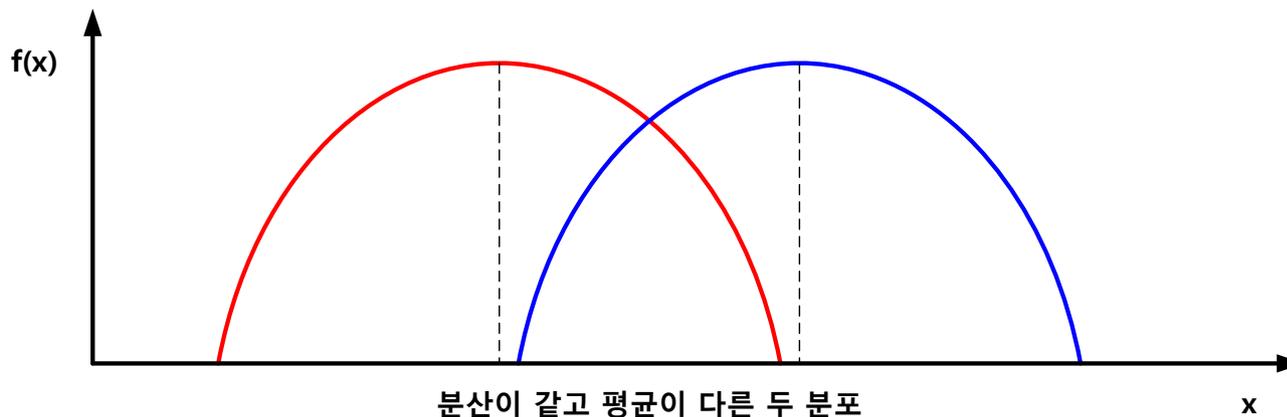
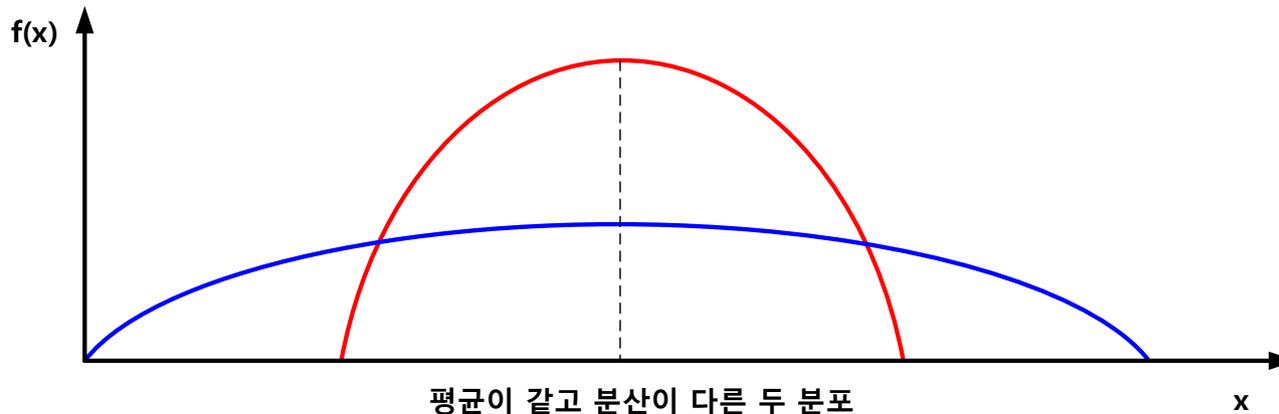
- $f(x, y) = \begin{cases} \frac{x(1+3y^2)}{4}, & 0 < x < 2, 0 < y < 1 \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}$

- $E\left(\frac{Y}{X}\right) = \int_0^1 \int_0^2 \left(\frac{y}{x} \times \frac{x(1+3y^2)}{4}\right) dx dy = \int_0^1 \frac{y+3y^3}{2} dy = \frac{5}{8}$

# 분산과 공분산

- 분산의 의미

- 확률변수의 기대값은 확률분포의 중심위치를 의미한다면, 분산은 분포의 형태 즉, 산포(Variability)를 의미



# 분산과 공분산

## • 분산의 정의

- $X$ 를 확률분포  $f(x)$ 와 평균  $\mu$ 를 갖는 확률변수일 때,  $X$ 의 분산
  - 이산형:  $\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = \sum_x (x - \mu)^2 f(x)$
  - 연속형:  $\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx$
  - 분산( $\sigma^2$ )의 양의 제곱근  $\sigma$ 는  $X$ 의 표준편차(Standard Deviation)
    - $x - \mu$ 는 관측값의 평균으로부터의 편차(Deviation)이며, 위 식은 편차 제곱의 평균을 의미
    - 평균( $\mu$ )에 가까울 수록 분산의 값은 작음

# 분산과 공분산

---

- 분산의 정의

- $X$ 를 확률분포  $f(x)$ 와 평균  $\mu$ 를 갖는 확률변수일 때,  $X$ 의 분산

- 다음 식을 통해 분산의 값을 간단히 계산

- $\sigma^2 = E[X^2] - \mu^2$

- 증명

- $\sigma^2 = \sum_x (x - \mu)^2 f(x) = \sum_x (x^2 - 2\mu x + \mu^2) f(x)$

- $= \sum_x x^2 f(x) - 2\mu \sum_x x f(x) + \mu^2 \sum_x f(x)$

- $\mu = \sum_x x f(x)$ 이고,  $\sum_x f(x) = 1$ 이므로

- $\sum_x x^2 f(x) - \mu^2 = E[X^2] - \mu^2$

# 분산과 공분산

## • 예제 4.9

- 생산라인으로부터 3개의 부품을 추출하여 검사, 확률변수  $X$ 는 결함이 있는 부품의 수이며,  $X$ 의 확률분포가 아래 표를 따를 때, 분산( $\sigma^2$ )은?

$x$	0	1	2	3
$f(x)$	0.51	0.38	0.10	0.01

### • 평균 계산

- $\mu = (0)(0.51) + (1)(0.38) + (2)(0.10) + (3)(0.01) = 0.61$

### • $E(X^2)$ 계산

- $E(X^2) = (0)(0.51) + (1)(0.38) + (4)(0.10) + (9)(0.01) = 0.87$

### • $E[X^2] - \mu^2$ 계산

- $\sigma^2 = E[X^2] - \mu^2 = 0.87 - (0.61)^2 = 0.4979$

# 분산과 공분산

## • 예제 4.10

- 연쇄점의 주당 콜라의 수요가 아래 확률분포 식을 따르는 확률변수  $X$ 일 때,  $X$ 의 기대값과 분산

- $f(x) = \begin{cases} 2(x-1), & 1 < x < 2 \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}$

- $\mu = E(X) = 2 \int_1^2 x(x-1) dx = \frac{5}{3} \rightarrow$  기대값

- $E(X^2) = 2 \int_1^2 x^2(x-1) dx = \frac{17}{6}$

- $\sigma^2 = \frac{17}{6} - \left(\frac{5}{3}\right)^2 = \frac{1}{18} \rightarrow$  분산

# 분산과 공분산

- 확률 변수  $X$ 에 종속(관계)되는 확률변수  $g(X)$ 의 분산

- 정의

- $X$ 를 확률분포  $f(x)$ 를 갖는 확률변수일 때, 확률변수  $g(X)$ 의 분산

- 이산형:  $\sigma_{g(X)}^2 = E \left\{ [g(X) - \mu_{g(X)}]^2 \right\} = \sum_x [g(x) - \mu_{g(X)}]^2 f(x)$

- 연속형:  $\sigma_{g(X)}^2 = E \left\{ [g(X) - \mu_{g(X)}]^2 \right\} = \int_{-\infty}^{\infty} [g(x) - \mu_{g(X)}]^2 f(x) dx$

# 분산과 공분산

## • 예제 4.11

- 확률변수  $X$ 의 확률 분포가 아래 표를 따를 때, 확률변수  $g(X) = 2X + 3$ 의 분산

$x$	0	1	2	3
$f(x)$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{8}$

- $\mu_{g(X)} = E(2X + 3) = \sum_{x=0}^3 (2x + 3)f(x) = 6$
- $\sigma_{g(X)}^2 = E\{[(2X + 3) - 6]^2\} = E[(2X - 3)^2]$
- $E(4X^2 - 12X + 9) = \sum_{x=0}^3 (4x^2 - 12x + 9)f(x) = 4$

# 분산과 공분산

## • 예제 4.12

- 확률변수  $X$ 는 예제 4.5의 확률밀도함수를 따를 때,  
 $g(X) = 4X + 3$ 의 분산

- $f(x) \begin{cases} \frac{x^2}{3}, & -1 < x \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}, \mu_{4X+3} = 8$

- $\sigma_{4X+3}^2 = E\{[(4X + 3) - 8]^2\} = E[(4X - 5)^2]$

- $= \int_{-1}^2 (4x - 5)^2 \frac{x^2}{3} dx = \frac{1}{3} \int_{-1}^2 (16x^4 - 40x^3 + 25x^2) dx = \frac{51}{5}$

# 분산과 공분산

---

- 공분산의 의미
  - 두 확률변수간 상관정도의 척도, 즉 결합확률분포의 분산도를 의미
    - $\mu_X = E(X), \mu_Y = E(Y)$ 일 때,  $g(X, Y) = (X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$ 라고 하면,  $\sigma_{XY}$  또는  $Cov(X, Y)$ 는 공분산(Covariance)
    - 선형 관계만을 의미

# 분산과 공분산

## • 공분산의 정의

- $X$ 와  $Y$ 는 결합확률분포  $f(X, Y)$ 를 갖는 확률변수 일때,  $X$ 와  $y$ 의 공분산

- 이산형:  $\sigma_{XY} = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$   
 $= \sum_x \sum_y (x - \mu_x)(y - \mu_y) f(x, y)$

- 연속형:  $\sigma_{XY} = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$   
 $= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_x)(y - \mu_y) f(x, y) dx dy$

- $X$ 값이 클 때,  $Y$ 값도 크고,  $X$ 값이 작을 때  $Y$ 값도 작다면  $(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$ 의 값이 양의 값을 가질 것
- $X$ 값이 클 때,  $Y$ 값이 작고,  $X$ 값이 작을 때  $Y$ 값이 크다면  $(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$ 의 값이 음의 값을 가질 것
- 통계적으로 독립이면, 공분산  $\sigma_{XY}$ 의 값은 0

# 분산과 공분산

---

- 공분산의 정의

- 공분산 공식

- $\mu_X$ 와  $\mu_Y$ 를 평균으로 하는 두 확률변수  $X$ 와  $Y$ 의 공분산

- $\sigma_{XY} = E(XY) - \mu_X\mu_Y$

- $\mu_X = \sum_x xf(x, y)$ ,  $\mu_Y = \sum_y yf(x, y)$  와  $\sum_x \sum_y f(x, y) = 1$ 를 이용하여 증명

# 분산과 공분산

## • 예제 4.13

### • 예제 3.14의 결합확률변수 $X$ 와 $Y$ 에 대한 공분산

- $E(XY) = \frac{3}{14}$  (예제 4.6)

- $\mu_X = \sum_{x=0}^2 xg(x) = (0) \left(\frac{5}{14}\right) + (1) \left(\frac{15}{28}\right) + (2) \left(\frac{3}{28}\right) = \frac{3}{4}$

- $\mu_Y = \sum_{y=0}^2 yh(y) = (0) \left(\frac{15}{18}\right) + (1) \left(\frac{3}{7}\right) + (2) \left(\frac{1}{28}\right) = \frac{1}{2}$

- $\mu_{XY} = E(XY) - \mu_X\mu_Y = \frac{3}{14} - \left(\frac{3}{4}\right) \left(\frac{1}{2}\right) = -\frac{9}{56}$

$f(x, y)$		$x$			$h(y)$
		0	1	2	
$y$	0	$\frac{3}{28}$	$\frac{9}{28}$	$\frac{3}{28}$	$\frac{15}{28}$
	1	$\frac{3}{14}$	$\frac{3}{14}$		$\frac{3}{7}$
	2	$\frac{1}{28}$			$\frac{1}{28}$
$g(x)$		$\frac{5}{14}$	$\frac{15}{28}$	$\frac{3}{28}$	1

# 분산과 공분산

## • 예제 4.14

- 마라톤코스를 완주한 남자의 비율 $X$ 와 여자의 비율 $Y$ 의 결합확률분포가 아래 식을 따를 때,  $X$ 와  $Y$ 의 공분산

- $f(x, y) = \begin{cases} 8xy, & 0 \leq y \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}$

- 주변밀도 함수와  $\mu_X, \mu_Y$

- $g(x) = \begin{cases} 4x^3, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}, h(y) = \begin{cases} 4y(1 - y^2), & 0 \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}$

- $\mu_X = E(X) = \int_0^1 4x^4 dx = \frac{4}{5}, \mu_Y = \int_0^1 4y^2(1 - y^2) dy = \frac{8}{15}$

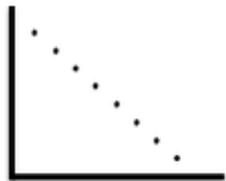
- $E(XY) = \int_0^1 \int_y^1 8x^2y^2 dx dy = \frac{4}{9}$

- 따라서,  $\sigma_{XY} = E(XY) - \mu_X\mu_Y = \frac{4}{9} - \left(\frac{4}{5}\right)\left(\frac{8}{15}\right) = \frac{4}{225}$

# 분산과 공분산

- 상관계수(Correlation Coefficient)의 의미

- 공분산( $\sigma_{XY}$ )은 X와 Y의 측정단위에 따라 달라지며, 두 확률 변수의 관련성의 강도를 나타내지 않음
- 상관계수를 통해 측정단위와 무관하게 공분산과 같은 역할을 하는 척도로 사용



$r = -1$

음의 상관관계가 강하다.



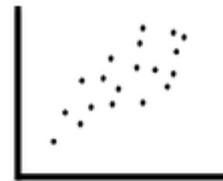
$-1 < r < 0$

음의 상관관계가 있기는 하다.



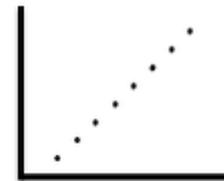
$r = 0$

상관관계가 없다.



$0 < r < 1$

양의 상관관계가 있기는 하다.



$r = +1$

양의 상관관계가 강하다.

# 분산과 공분산

---

- 상관계수의 정의

- 확률변수  $X$ 와  $Y$ 는 공분산이  $\sigma_{XY}$  이고, 표준편차가 각각  $\sigma_X, \sigma_Y$  일 때,  $X$ 와  $Y$ 의 상관계수( $\rho_{XY}$ )

- $\rho_{XY} = \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_X \sigma_Y}, -1 \leq \rho_{XY} \leq 1$
- 공분산이 0이면 상관계수도 0
- 비례하면 양수, 반비례하면 음수

# 분산과 공분산

## • 예제 4.15

### • 예제 4.13에서 X와 Y의 상관 계수

• 예제 4.13:  $\mu_X = \frac{3}{4}, \mu_Y = \frac{1}{2}$

•  $E(X^2) = (0^2) \left(\frac{5}{14}\right) + (1^2) \left(\frac{15}{18}\right) + (2^2) \left(\frac{3}{28}\right) = \frac{27}{28}$

•  $E(Y^2) = (0^2) \left(\frac{15}{28}\right) + (1^2) \left(\frac{3}{7}\right) + (2^2) \left(\frac{1}{28}\right) = \frac{4}{7}$

•  $\sigma_X^2 = \frac{27}{28} - \left(\frac{3}{4}\right)^2 = \frac{45}{112}, \sigma_Y^2 = \frac{4}{7} - \left(\frac{1}{2}\right)^2 = \frac{9}{28}$

•  $\rho_{XY} = \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_X \sigma_Y} = \frac{-\frac{56}{9}}{\sqrt{\left(\frac{45}{112}\right)\left(\frac{9}{28}\right)}} = \frac{-1}{\sqrt{5}}$

$f(x,y)$		$x$			$h(y)$
		0	1	2	
$y$	0	$\frac{3}{28}$	$\frac{9}{28}$	$\frac{3}{28}$	$\frac{15}{28}$
	1	$\frac{3}{14}$	$\frac{3}{14}$		$\frac{3}{7}$
	2	$\frac{1}{28}$			$\frac{1}{28}$
$g(x)$		$\frac{5}{14}$	$\frac{15}{28}$	$\frac{3}{28}$	1

# 분산과 공분산

## • 예제 4.16

- 예제 4.14에서  $X$ 와  $Y$ 의 상관계수( $\rho_{XY}$ )

- $f(x, y) = \begin{cases} 8xy, & 0 \leq y \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{다른 구간} \end{cases}, \mu_X = \frac{4}{5}, \mu_Y = \frac{8}{15}$

- $E(X^2) = \int_0^1 4x^5 dx = \frac{2}{3}, E(Y^2) = \int_0^1 4y^3(1 - y^2) dy = \frac{1}{3}$

- $\sigma_X^2 = \frac{2}{3} - \left(\frac{4}{5}\right)^2 = \frac{2}{75}, \sigma_Y^2 = \frac{1}{3} - \left(\frac{8}{15}\right)^2 = \frac{11}{225}$

- $\rho_{XY} = \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_X \sigma_Y} = \frac{\frac{4}{225}}{\sqrt{\left(\frac{2}{75}\right)\left(\frac{11}{225}\right)}} = \frac{4}{\sqrt{66}}$

# 선형 결합된 확률변수의 평균과 분산

---

- 확률변수의 기대값을 쉽게 계산하기 위한 정리

- $a$ 와  $b$ 가 상수이면  $E(aX + b) = aE(X) + b$

- 증명

- $E(aX + b) = \int_{-\infty}^{\infty} (ax + b)f(x) dx = a \int_{-\infty}^{\infty} xf(x) dx + b \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx$

- $\int_{-\infty}^{\infty} xf(x) dx = E(X), \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$

- 따름정리

- $a = 0$ 으로 두면,  $E(b) = b$

- $b = 0$ 으로 두면,  $E(aX) = aE(X)$

# 선형 결합된 확률변수의 평균과 분산

---

- 확률변수의 기대값을 쉽게 계산하기 위한 정리
- 두 개 이상의 확률변수  $X$ 의 함수의 합이나 차의 기대값은 각 함수의 기대값의 합이나 차와 동일
  - $E[g(X) \pm h(X)] = E[g(X)] \pm E[h(X)]$

- 증명

- $$E[g(X) \pm h(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} [g(X) \pm h(X)] dx$$
$$= \int_{-\infty}^{\infty} g(X) dx \pm \int_{-\infty}^{\infty} h(X) dx = E[g(X)] \pm E[h(X)]$$

# 선형 결합된 확률변수의 평균과 분산

- 확률변수의 기대값을 쉽게 계산하기 위한 정리
- 확률변수  $X$ 와  $Y$ 의 함수의 합이나 차의 기대값은 각 함수의 기대값의 합이나 차와 동일
  - $E[g(X, Y) \pm h(X, Y)] = E[g(X, Y)] \pm E[h(X, Y)]$
- 증명
  - $$E[g(X, Y) \pm h(X, Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} [g(X, Y) \pm h(X, Y)] dx$$
$$= \int_{-\infty}^{\infty} g(X, Y) dx \pm \int_{-\infty}^{\infty} h(X, Y) dx = E[g(X, Y)] \pm E[h(X, Y)]$$
- 따름 정리
  - $g(X, Y) = g(X)$ 이고,  $h(X, Y) = h(Y)$ 이면  
->  $E[g(X) \pm h(Y)] = E[g(X)] \pm E[h(Y)]$
  - $g(X, Y) = X$ 이고,  $h(X, Y) = Y$ 이면  
->  $E[X \pm Y] = E[X] \pm E[Y]$

# 선형 결합된 확률변수의 평균과 분산

- 확률변수의 기대값을 쉽게 계산하기 위한 정리

- 두 확률변수  $X$ 와  $Y$ 가 서로 독립이면

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

- 증명

- $E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyf(x, y) dx dy$

- $X$ 와  $Y$ 의 주변분포를 각각  $g(x), h(y)$ 라 하면,  $X$ 와  $Y$ 는 독립이므로  $f(x, y) = g(x)h(y)$

- $E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyg(x)h(y) dx dy$   
 $= \int_{-\infty}^{\infty} xg(x) dx \times \int_{-\infty}^{\infty} yh(y) dy = E(X)E(Y)$

- 따름 정리

- 확률변수  $X$ 와  $Y$ 가 서로 독립이면  $\sigma_{XY}$ (공분산) = 0

# 선형 결합된 확률변수의 평균과 분산

- 확률변수의 기대값을 쉽게 계산하기 위한 정리
- $X$ 와  $Y$ 가 결합확률분포  $f(x, y)$ 를 갖는 확률변수,  $a, b, c$ 는 상수

- $$\sigma_{aX+bY+c}^2 = a^2\sigma_X^2 + b^2\sigma_Y^2 + 2ab\sigma_{XY}$$

- 증명

- $$\sigma_{aX+bY+c}^2 = E\{[(aX + bY + c) - \mu_{aX+bY+c}]^2\}$$
- $$\mu_{aX+bY+c} = E(aX + bY + c) = aE(X) + bE(Y) + c = a\mu_X + b\mu_Y + c$$
- $$\begin{aligned}\sigma_{aX+bY+c}^2 &= E\{[a(X - \mu_X) + b(Y - \mu_Y)]^2\} \\ &= a^2E[(X - \mu_X)^2] + b^2E[(Y - \mu_Y)^2] + 2abE[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] \\ &= a^2\sigma_X^2 + b^2\sigma_Y^2 + 2ab\sigma_{XY}\end{aligned}$$

# 선형 결합된 확률변수의 평균과 분산

- 확률변수의 기대값을 쉽게 계산하기 위한 정리
- $X$ 와  $Y$ 가 결합확률분포  $f(x, y)$ 를 갖는 확률변수,  $a, b, c$ 는 상수
  - 따름정리
    - $b = 0$ 이면,  $\sigma_{aX+c}^2 = a^2 \sigma_X^2 = a^2 \sigma^2$
    - $a = 1, b = 0$ 이면,  $\sigma_{X+c}^2 = \sigma_X^2 = \sigma^2$
    - $b = 0, c = 0$ 이면,  $\sigma_{aX}^2 = a^2 \sigma_X^2 = a^2 \sigma^2$
  - $X$ 와  $Y$ 가 독립인 확률변수이면,  $\sigma_{aX \pm bY}^2 = a^2 \sigma_X^2 + b^2 \sigma_Y^2$
  - $X_1, X_2, \dots, X_n$ 이 독립인 확률변수 일 때,
    - $\sigma_{a_1X_1 + a_2X_2 + \dots + a_nX_n}^2 = a_1^2 \sigma_{X_1}^2 + a_2^2 \sigma_{X_2}^2 + \dots + a_n^2 \sigma_{X_n}^2$

# 체비셰프 정리

---

- 개요

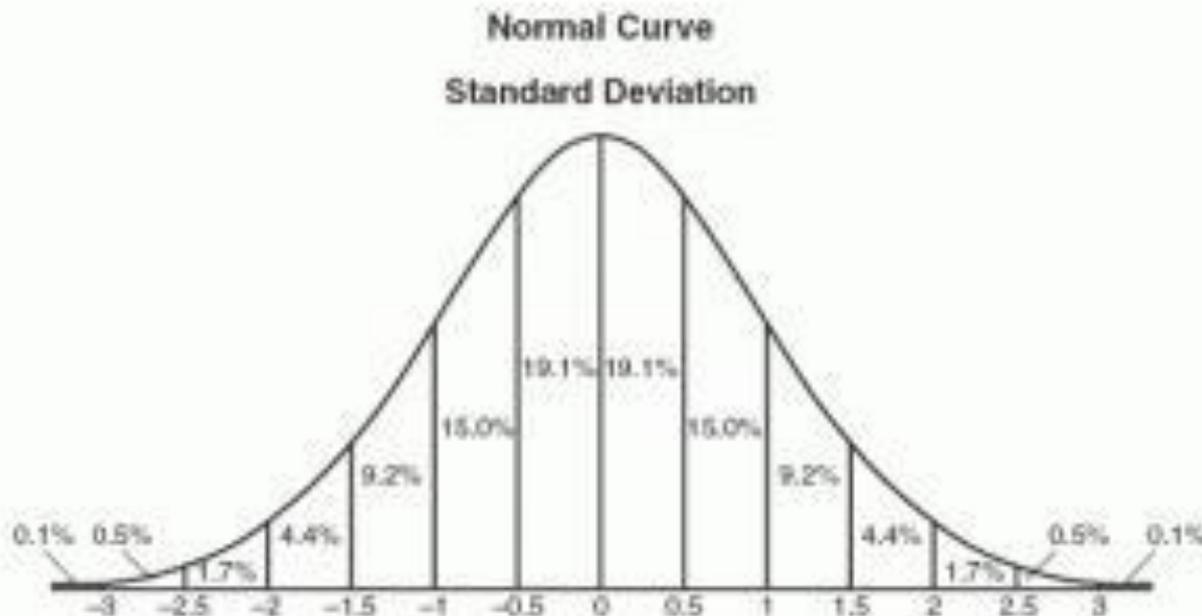
- 러시아 수학자 체비셰프(Chebyshev)가 발견
- 분산( $\sigma^2$ )은 평균( $\mu$ )을 중심으로 관측값이 얼마나 변동하는지를 나타냄
- 분산 또는 표준편차( $\sigma$ )가 작으면 대부분의 값이 평균 근처에 밀집
- 따라서, 확률변수가 평균을 중심으로 특정 구간내의 값을 나타낼 확률은 표준편차가 작을수록 큼

# 체비셰프 정리

- 체비셰프 정리

- 확률변수  $X$ 가 평균으로부터 표준편차의  $k$ 배 범위 내의 값을 취할 확률은 평균을 중심으로 대칭일 때, 적어도  $1 - \frac{1}{k^2}$  이상

- $P(\mu - k\sigma < X < \mu + k\sigma) \geq 1 - \frac{1}{k^2}$



# 체비셰프 정리

---

## • 예제 4.24

- 확률변수  $X$ 의 평균  $\mu = 8$ 이고, 분산  $\sigma^2 = 9$ 이며, 확률분포는 알려져 있지 않을 때

- A)  $P(-4 < X < 20)$

- $P(-4 < X < 20) = P[8 - (4)(3) < X < 8 + (4)(3)] \geq \frac{15}{16}$

- B)  $P(|X - 8| \geq 6)$

- $P(|X - 8| \geq 6) = 1 - P(|X - 8| < 6) = 1 - P(-6 < X - 8 < 6)$

- $= 1 - P[8 - (2)(3) < X < 8 + (2)(3)] \leq \frac{1}{4}$

# 보충

- 연속형 확률분포의 누적분포 함수
- 확률밀도함수가  $f(x)$ 인 연속형 확률변수  $X$ 의 누적분포함수  $F(x)$ 는 다음 조건을 만족
  - $F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt, -\infty < x < \infty$ 
    - 치환(t)를 사용하는 이유:
  - $P(a < X < b) = F(b) - F(a)$
  - 미분이 가능하면(Differentiable),  $f(x) = \frac{dF(x)}{dx}$

# 보충

## • 결합확률분포 조건부분포 테이블

### • 의미

- 확률변수  $X$ 의 값  $x$ 는 표본공간의 부분집합이 되는 사상이며, 조건부 확률의 정의를 사용

- $P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}, P(A) > 0$

- $A$ 와  $B$ 를 각각  $X=x, Y=y$ 에 의해 정의되는 사상이며 이산형 일 때

- $P(Y = y|X = x) = \frac{P(X=x, Y=y)}{P(X=x)} = \frac{f(x,y)}{g(x)}, g(x) > 0$

$f(x,y)$		$x$			$h(y)$
		0	1	2	
$y$	0	$\frac{3}{28}$	$\frac{9}{28}$	$\frac{3}{28}$	$\frac{15}{28}$
	1	$\frac{3}{14}$	$\frac{3}{14}$		$\frac{3}{7}$
	2	$\frac{1}{28}$			$\frac{1}{28}$
$g(x)$		$\frac{5}{14}$	$\frac{15}{28}$	$\frac{3}{28}$	1

---

감사합니다!