

## I키포인트

- 결합확률.
- 이변량 확률분포.
- 공분산과 상관계수.
- 독립성과 상관성.
- 변수의 합.



## 1이변량 결합확률분포

- 두개의 확률변수 X와 Y에 대한 확률.
- 이변량 결합확률분포: P(x,y) = P(X = x, Y = y).

$$\Rightarrow X = x \text{ AND } Y = y 일 확률.$$



## I 이변량 결합확률분포: 공분산 (covariance)

• 
$$Cov(X,Y) = E[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)]$$

$$= \sum_{all \ x_i} \sum_{all \ y_i} (x_i - \mu_x)(y_i - \mu_y) P(x_i, y_i)$$

• 공분산의 간편 수식: Cov(X,Y) = E[X Y] - E[X] E[Y]

$$= \sum_{all \ x_i} \sum_{all \ y_i} x_i \ y_i P(x_i, y_i) - \mu_x \mu_y$$

• 
$$Var(X) = Cov(X,X)$$
  $\leftarrow$  분산과 공분산의 연결

# I 이변량 결합확률분포: 상관계수 (correlation)

• 
$$Cor(X,Y) = \frac{Cov(X,Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

- 상관계수의 값은 -1과 1사이의 수치이다.
- 상관계수는 선형관계의 방향과 강도를 나타냄.
  - $\rightarrow Cor(X,Y) > 0$ : X와 Y사이에 양의 선형관계가 있음.
  - $\rightarrow Cor(X,Y) < 0: X와 Y사이에 음의 선형관계가 있음.$
  - $\rightarrow Cor(X,Y) = 0$ : X와 Y사이에 선형관계가 없음.



- 독립성: P(X,Y) = P(X) P(Y).
  - $\Rightarrow Cov(X,Y) = E[XY] E[X]E[Y] = E[X]E[Y] E[X]E[Y] = 0.$

Cor(X,Y) = 0. 그러므로 "상관성 없음"을 내포함.

- 상관계수: *Cor(X,Y)*.
  - → 상관계수는 -1과 1 사이의 수치이다.
- → "상관성이 없다" = "상관계수 0". 하지만 독립성을 내포하지는 않는다.



예: X와 Y 동전 두 개를 동시에 던지는 경우를 가정해 본다. 표본공 간은 HH, HT, TH, TT로 이루어져 있다. 독립성을 확인해 본다.

개개 확률분포함수는 다음과 같다:

$$P(X = H) = \frac{1}{2}$$

$$P(X = T) = \frac{1}{2}$$

$$P(Y = H) = \frac{1}{2}$$

$$P(Y = T) = \frac{1}{2}$$



예: X와 Y 동전 두 개를 동시에 던지는 경우를 가정해 본다. 표본공 간은 HH, HT, TH, TT로 이루어져 있다. 독립성을 확인해 본다.

그러므로 다음을 쉽게 확인할 수 있다. 즉, X와 Y는 서로 독립관계이다.

$$P(X = H, Y = H) = \frac{1}{4} = P(X = H) \times P(Y = H)$$

$$P(X = H, Y = T) = \frac{1}{4} = P(X = H) \times P(Y = T)$$

$$P(X = T, Y = H) = \frac{1}{4} = P(X = T) \times P(Y = H)$$

$$P(X = T, Y = T) = \frac{1}{4} = P(X = T) \times P(Y = T)$$

FAST CAMPUS ONLINE



예: -1, 0, 1에서 동일한 확률 1/3 을 갖는 확률변수 X와  $Y = X^2$ 과 같이 정의되는 Y변수가 있다. 그러면 결합확률은 다음과 같다. 물음에 답하여라.

$$P(X = -1, Y = 1) = \frac{1}{3}$$
 ,  $P(X = 0, Y = 0) = \frac{1}{3}$  ,  $P(X = 1, Y = 1) = \frac{1}{3}$ 

1). X와 Y가 서로 독립인지 확인해 보아라.

X의 확률분포함수는 다음과 같다:

$$P(X = -1) = \frac{1}{3}$$
 ,  $P(X = 0) = \frac{1}{3}$  ,  $P(X = 1) = \frac{1}{3}$ 

그리고 Y의 확률분포함수는 다음과 같다:

$$P(Y = 0) = \frac{1}{3}$$
 ,  $P(Y = 1) = \frac{2}{3}$ 



예: -1, 0, 1에서 동일한 확률 1/3 을 갖는 확률변수 X와  $Y = X^2$ 과 같이 정의되는 Y변수가 있다. 그러면 결합확률은 다음과 같다. 물음에 답하여라.

$$P(X = -1, Y = 1) = \frac{1}{3}$$
 ,  $P(X = 0, Y = 0) = \frac{1}{3}$  ,  $P(X = 1, Y = 1) = \frac{1}{3}$ 

1). X와 Y가 서로 독립인지 확인해 보아라.

그런데 다음을 확인할 수 있다.

$$P(X = -1, Y = 1) = \frac{1}{3} \neq P(X = -1) \times P(Y = 1) = \frac{1}{3} \times \frac{2}{3} = \frac{2}{9}$$

$$P(X = 0, Y = 0) = \frac{1}{3} \neq P(X = 0) \times P(Y = 0) = \frac{1}{3} \times \frac{1}{3} = \frac{1}{9}$$

$$P(X = 1, Y = 1) = \frac{1}{3} \neq P(X = 1) \times P(Y = 1) = \frac{1}{3} \times \frac{2}{3} = \frac{2}{9}$$

 $\Rightarrow P(X,Y) \neq P(X)P(Y)$  이므로 X와 Y는 서로 독립이 아닌 종속 관계이다.

예: -1, 0, 1에서 동일한 확률 1/3 을 갖는 확률변수 X와  $Y = X^2$ 과 같이 정의되는 Y변수가 있다. 그러면 결합확률은 다음과 같다. 물음에 답하여라.

$$P(X = -1, Y = 1) = \frac{1}{3}$$
 ,  $P(X = 0, Y = 0) = \frac{1}{3}$  ,  $P(X = 1, Y = 1) = \frac{1}{3}$ 

2). 이제는 X와 Y사이의 상관계수를 계산해 보아라.

$$E[X] = -1 \times P(X = -1) + 0 \times P(X = 0) + 1 \times P(X = 1) = -\frac{1}{3} + 0 + \frac{1}{3} = 0$$

$$E[Y] = 0 \times P(Y = 0) + 1 \times P(Y = 1) = 0 + 1 \times \frac{2}{3} = \frac{2}{3}$$

$$E[X Y] = E[X X^{2}] = E[X^{3}] = -1 \times P(X = -1) + 0 \times P(X = 0) + 1 \times P(X = 1) = 0$$

그러므로 
$$Cov(X,Y) = E[X Y] - E[X] E[Y] = 0 - 0 \times \frac{2}{3} = 0$$

⇒ 공분산이 0이니 상관계수도 0이다! 서로 독립은 아닌데 상관계수가 0인 경우 발견!

FAST CAMPUS ONLINE

campus

# I두 확률 변수의 합 (이변량)

- 확률변수 X와 Y의 합의 경우를 생각해 본다.
- 평균 (기대값): E[X + Y] = E[X] + E[Y]
- 분산:  $Var(X+Y) = E\left|\left(X+Y-\mu_{x}-\mu_{y}\right)^{2}\right|$  $= E \left| \left( (X - \mu_x) + (Y - \mu_y) \right)^2 \right|$

$$= E \left[ (X - \mu_x)^2 + (Y - \mu_y)^2 + 2(X - \mu_x)(Y - \mu_y) \right]$$
$$= Var(X) + Var(Y) + 2Cov(X, Y)$$

**FAST CAMPUS** ONLINE



# I 여러 확률 변수의 합 (다변량)

- 평균 (기대값):  $E[X_1 + X_2 + X_3 + \cdots] = E[X_1] + E[X_2] + E[X_3] + \cdots$
- 분 산 :  $Var(X_1 + X_2 + X_3 + \cdots) = Var(X_1) + Var(X_2) + Var(X_3) + \cdots$

$$+2Cov(X_1,X_2) + 2Cov(X_1,X_3) + 2Cov(X_2,X_3) + \cdots$$

• 변수들이 서로 독립적이라면 공분산 항은 필요 없음:

$$Var(X_1 + X_2 + X_3 + \cdots) = Var(X_1) + Var(X_2) + Var(X_3) + \cdots$$

## I 현대 포트폴리오 이론 (MPT: Modern Portfolio Theory)



포트폴리오 (Portfolio)

= Port + Folio

(가지고 가다) + (서류/증권)

≅ "서류철" or "서류가방"



# I 현대 포트폴리오 이론 (MPT: Modern Portfolio Theory)

- N개의 자산으로 포트폴리오를 구성 (서브인덱스  $i=1,2,\cdots,N$ ).
- 개개 자산이 포트폴리오에서 차지하는 비율은  $w_i$ .

$$\rightarrow w_i$$
 는  $w_1 + w_2 + \dots + w_N = 1$  제약 조건 충족.

• 개개 자산의 수익률을 확률변수  $R_i$ 로 나타내면, 포트폴리오 수익 률  $R_v$ 는:

$$R_P = w_1 R_1 + w_2 R_2 + \dots + w_N R_N$$

• 포트폴리오의 리스크는 수익률의 표준편차  $\sigma_P$  또는 그것의 제곱인

FAST CAMPUS

장순용 강사 분산  $\sigma_p^2$  으로 나타낼 수 있다.



# I 현대 포트폴리오 이론 (MPT: Modern Portfolio Theory)

• 포트폴리오의 평균 수익률은  $R_P$ 의 기대값이다:

$$E[R_P] = w_1 E[R_1] + w_2 E[R_2] + \dots + w_N E[R_N]$$

• 개개 자산이 서로 독립적인 경우 포트폴리오의 리스크는 다음과 같다:

$$\sigma_P^2 \approx w_1^2 \sigma_1^2 + w_2^2 \sigma_2^2 + \dots + w_N^2 \sigma_N^2$$

• 만약에  $w_i=1/N$ 이고  ${\sigma_1}^2 \approx {\sigma_2}^2 \approx \cdots \approx {\sigma_N}^2$ 라면:

$$\sigma_P^2 \approx N \frac{1}{N^2} \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{N}$$

N이 커지면 0으로 수렴



I 끝.

# 감사합니다.



