# 인공지능 수학: 통계학 3. 확률분포

윤상민

E-mail: smyoon@kookmin.ac.kr

Office: 02-910-4645

# 확률 변수 (random variable)

- 랜덤한 실험 결과에 의존하는 실수
  - 즉 표본 공간의 부분 집합에 대응하는 실수
- 주사위 2개를 던지는 실험
  - 주사위 숫자의 합: 하나의 확률변수
  - 주사위 숫자의 차: 하나의 확률 변수
  - 두 주사위 숫자 중 같거나 큰 수: 하나의 확률 변수
- 동전 I0개를 던지는 실험
  - 동전의 앞면의 수
  - 첫번째 앞면이 나올 때가지 던진 횟수
- 보통 표본 공간에서 실수로 대응되는 함수로 정의
- 보통 X나 Y같은 대문자로 표시

# 확률 변수 (random variable)

- 이산확률변수
  - discrete random variable
  - 확률변수가 취할 수 있는 모든 수 값들을 하나씩 셀 수 있는 경우
  - 주사위, 동전과 관련된 앞의 예
- 연속확률변수
  - continuous random variable
  - 셀 수 없는 경우
  - 어느 학교에서 랜덤하게 선택된 남학생의 키

- Probability Distribution
- 확률변수가 가질 수 있는 값에 대해 확률을 대응시켜주는 관계
- 예)
  - 어떤 확률 변수 X가 가질 수 있는 값: 0,1,3,8
  - 각 값이 나올 확률
  - P(X = 0) = 0.2
  - P(X = 1) = 0.1
  - P(X = 3) = 0.5
  - P(X = 8) = 0.2

- 확률분포의 표현: 매우 다양함
  - 표
  - 그래프
  - 함수

$\boldsymbol{\mathcal{X}}$	0	I	3	8
P[X=x]	0.2	0.1	0.5	0.2

- 주사위 2개를 던지는 실험
  - 확률 변수 X: 주사위 숫자의 합
    - *X*가 가질 수 있는 값
      - **2**, 3, ..., 12
    - $P(X = 12) = \frac{1}{36}$
  - 확률 변수 Y: 주사위 숫자의 차
    - *Y*가 가질 수 있는 값
      - **0**,1,2,...,5
    - $P(Y = 5) = \frac{2}{26} = \frac{1}{18}$

- 주사위 2개를 던지는 실험
  - 확률 변수 X:
    - 주사위 숫자의 합
  - 주사위를 던질 때마다 X 의 값이 달라질 수 있음
  - n번 실험하면, n개의 숫자가 나옴
  - 이 n개의 숫자의 평균과 분산을 계산할 수 있음
- 확률 변수 X도 평균과 분산을 가짐
  - 이 평균과 분산을 모집단의 평균과 분산이라고 할수 있음

- 이산확률변수의 확률분포
  - 보통 함수로 주어짐
  - 확률변수 X가 x라는 값을 가질 확률
    - P(X = x) = f(x)
    - 확률질량함수
  - 예)
    - 확률변수 *X*가 가질 수 있는 값: 0, 2, 5
    - $P(X = x) = f(x) = \frac{x+1}{10}$ 
      - P(X = 0) = 0.1
      - P(X = 2) = 0.3
      - P(X = 5) = 0.6

- 이산확률변수의 평균
  - 기대값 (expected value)라고도 함
  - $E(X) = \sum_{x} xP(X = x) = \sum_{x} xf(x)$
  - $E(X) = 0 \times 0.1 + 2 \times 0.3 + 5 \times 0.6 = 3.6$
  - 예를 들어 100,000 번의 실험을 했다면,
    - 0이 대략적으로 10,000 번 나옴
    - 2가 대략적으로 30,000 번 나옴
    - 5가 대략적으로 60,000 번 나옴

 $= 0 \times 0.1 + 2 \times 0.3 + 5 \times 0.6 = 3.6$ 

- 이산확률변수의 분산
  - 실험을 할 때마다 확률변수의 값이 달라질 수 있음.
  - 따라서 그 변동의 정도인 분산을 계산할 수 있음.
  - 예를 들어 100,000 번의 실험을 했다면,
    - 평균: 3.6
    - $(0-3.6)^2$ 이 대략적으로 10,000 번 나옴
    - (2 3.6)<sup>2</sup>이 대략적으로 30,000 번 나옴
    - (5 3.6)<sup>2</sup>이 대략적으로 60,000 번 나옴

$$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \mu)^2$$

$$\sigma^{2} = \frac{\left((0-3.6)^{2} \times 10,000 + (2-3.6)^{2} \times 30,000 + (5-3.6)^{2} \times 60,000\right)}{100,000}$$
= 3.24

- 이산확률변수의 분산
  - (X − µ)<sup>2</sup>의 평균
  - $\sigma^2 = E[(X \mu)^2] = \sum_x (x \mu)^2 P(X = x)$
  - $\sigma^2 = (0 3.6)^2 \times 0.1 + (2 3.6)^2 \times 0.3 + (5 3.6)^2 \times 0.6 = 3.24$
  - Var(X)라고도 함

11

- 이산확률변수의 표준편차
  - 분산의 양의 제곱근
  - $\sqrt{\sigma^2} = \sigma$
  - SD(X)라고도 함

■ 확률변수 X의 확률분포

$\boldsymbol{\chi}$	0	1	2	3
P[X=x]	0.2	0.3	0.1	0.4

■ 확률변수 *X*의 평균, 분산, 표준편차?

- 확률변수 *X*의 평균, 분산, 표준편차?
  - $E(X) = \sum_{x} xP(X = x) = 0 \times 0.2 + 1 \times 0.3 + 2 \times 0.1 + 3 \times 0.4 = 1.7$
  - $\sigma^2 = \sum_x (x \mu)^2 P(X = x) = (0 1.7)^2 \times 0.2 + (1 1.7)^2 \times 0.3 + (2 1.7)^2 \times 0.1 + (3 1.7)^2 \times 0.4 = 1.41$
  - $\sigma = \sqrt{1.41} = 1.187$

확률변수 X의 분산: 간편식

$$\sigma^{2} = \sum_{x} (x - \mu)^{2} P(X = x) = \sum_{x} (x^{2} - 2\mu x + \mu^{2}) P(X = x)$$

$$= \sum_{x} x^{2} P(X = x) - \sum_{x} 2\mu x P(X = x) + \sum_{x} \mu^{2} P(X = x)$$

$$= E(X^{2}) - 2\mu \sum_{x} x P(X = x) + \mu^{2} \sum_{x} P(X = x)$$

$$= E(X^{2}) - 2\mu^{2} + \mu^{2} = E(X^{2}) - \mu^{2} = E(X^{2}) - \{E(X)\}^{2}$$

■ 확률변수 X의 분산

x	0	1	2	3
P[X=x]	0.2	0.3	0.1	0.4

- $E(X^2) = 0^2 \times 0.2 + 1^2 \times 0.3 + 2^2 \times 0.1 + 3^2 \times 0.4 = 4.3$
- E(X) = 1.7

• 
$$\sigma^2 = E(X^2) - \{E(X)\}^2 = 4.3 - (1.7)^2 = 1.41$$

16

# 결합확률 분포

- joint probability distribution
- 두 개 이상의 확률 변수가 동시에 취하는 값들에 대해 확률을 대응시켜주는 관계
- 확률변수 X
  - 한 학생이 가지는 휴대폰의 수
- 확률변수 Y
  - 한 학생이 가지는 노트북의 수

X

		0	1	2
V	0	0.1	0.2	0
1	1	0	0.4	0.3

## 결합확률 분포

- 결합확률분포를 통해 각 확률변수의 확률 분포를 도출 할 수 있음
  - 주변확률분포 (marginal probability distribution)
- X의 확률분포

x	0	1	2
P[X=x]	0.1	0.6	0.3

■ Y의 확률분포

y	0	1
P[Y=y]	0.3	0.7

### 공분산

- 고등학교 I학년 학생들
  - 확률변수 X: 키
  - 확률변수 Y: 몸무게
  - 확률변수 Z: 수학성적
  - $(X \mu_X)(Y \mu_Y)$ : 양일 가능성 높음
  - $(X \mu_X)(Z \mu_Z)$ : 양과 음이 될 가능성이 반반
  - $(X \mu_X)(Y \mu_Y)$ 와  $(X \mu_X)(Z \mu_Z)$ 
    - 각각 확률변수
    - 따라서 평균과 분산을 구할 수 있음.

### 공분산

- Covariance
- 확률변수 *X*와 *Y*의 공분산
  - $(X \mu_X)(Y \mu_Y)$ 의 평균

$$Cov(X,Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$
  
=  $E(XY) - \mu_X \mu_Y = E[XY] - E[X]E[Y]$ 

### 공분산

확률변수 X와 Y의 공분산?

X

		0	1	2
Y	0	0.1	0.2	0
•	I	0	0.4	0.3

- $E[XY] = 1 \times 1 \times 0.4 + 2 \times 1 \times 0.3 = 1.0$
- $E[X] = 1 \times 0.6 + 2 \times 0.3 = 1.2$
- $E[Y] = 1 \times 0.7 = 0.7$
- $Cov(X,Y) = E[XY] E[X]E[Y] = 1.0 1.2 \times 0.7 = 0.16$

# 상관계수 (correlation coefficient)

- 공분산은 각 확률 변수의 절대적인 크기에 영향을 받음
  - 단위에 의한 영향을 없앨 필요

$$\rho = \operatorname{Corr}(X, Y) = \frac{\operatorname{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y}$$

## 상관계수 (correlation coefficient)

- $Var[X] = E[X^2] [E(X)]^2 = 1^2 \times 0.6 + 2^2 \times 0.3 (1.2)^2 = 0.36$
- $\sigma_X = \sqrt{\text{Var}[X]} = \sqrt{0.36} = 0.6$
- $Var[Y] = E[Y^2] [E(Y)]^2 = 1^2 \times 0.7 (0.7)^2 = 0.21$
- $\sigma_Y = \sqrt{\text{Var}[Y]} = \sqrt{0.21} = 0.458$
- $\rho = \text{Corr}(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y} = \frac{0.16}{0.6 \times 0.458} = 0.582$