

■ 모분산(population variance)

- 표본분산
 - 표본크기: n
 - \circ 표본이 가질 수 있는 값 $\{x_1, x_2, ..., x_k\}$
 - \circ n_i : 표본 중 x_i 값을 가지는 표본의 수

$$s^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{k} n_{i} (x_{i} - \overline{x})^{2} = \frac{n}{n-1} \sum_{i=1}^{k} (x_{i} - \overline{x})^{2} p_{i}$$

•
$$p_i = n_i/n$$



• n을 계속 크게 하면

$$\circ p_i \implies f(x_i)$$

$$\circ \ \overline{x} \Rightarrow \mu$$

$$\circ n/(n-1) \Rightarrow 1$$

⇒ 표본분산 ⇒ 모분산

• 모분산을 σ^2 로 표시

$$s^{2} = \frac{n}{n-1} \sum_{i=1}^{k} (x_{i} - \overline{x})^{2} p_{i} \rightarrow \sigma^{2} = \sum_{i=1}^{k} (x_{i} - \mu)^{2} f(x_{i})$$



• 확률변수 X의 분산을 Var(X)로 표시

$$Var(X) = \sum_{x} (x - \mu)^2 f(x) = E((X - \mu)^2)$$

- $o g(X) = (X \mu)^2$ 의 기댓값
- $\begin{array}{ll} \circ & Var(X) = \sum_{x} (x \mu)^2 f(x) \\ & = E(X^2) \mu^2 = E(X^2) E(X)^2 \end{array}$
- 표준편차: $\sigma = \sqrt{\sigma^2} = SD(X)$



\odot 동전 세 개를 던지기: 앞면의 수 X

- \circ 평균: $\mu = 1.5$
- \circ 분산: $Var(X) = E(X^2) E(X)^2$
 - $E(X^2) = 3$
 - $Var(X) = 3 1.5^2 = 0.75$
- \circ 표준편차: $\sigma = \sqrt{0.75} = 0.866$



⊙ 이산균일분포

\overline{x}	1	2	3	4
f(x)	1/4	1/4	1/4	1/4

- \circ 2.5를 중심으로 대칭이므로 E(X) = 5/2 = 2.5
- $o E(X^2) = 30/4$

$$\circ \ \sigma^2 = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{30}{4} - \left(\frac{5}{2}\right)^2 = \frac{5}{4} = 1.25$$

o
$$\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{1.25} = 1.118$$



• 연속확률변수 *X*의 분산

$$Var(X) = \int (x - \mu)^2 f(x) dx = \int x^2 f(x) dx - \left(\int x f(x) dx \right)^2$$

⊙ 돌림판

$$f(x) = 1/12, \quad 0 < x \le 12$$

$$o E(X) = 6$$
, $E(X^2) = 48$

o
$$Var(X) = 12 \implies SD(X) = \sqrt{12} = 3.464$$



•
$$Var(aX+b) = a^2 Var(X)$$

- 위치의 변화를 주는 상수 b는 분산에 영향을 주지 않음
- \circ 분산은 측정단위의 제곱이기 때문에 a의 제곱을 곱함

$$\circ SD(aX+b) = \sqrt{Var(aX+b)} = \sqrt{a^2 Var(X)} = |a|SD(X)$$



- \odot $X \sim U(0,1)$: Uniform distribution
 - 구간 (0,1)에서 균등하게 분포 ⇒ 균일(균등)분포
 - o E(X) = 1/2
 - o $E(X^2) = \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3} \implies Var(X) = \frac{1}{12}$
 - \circ Y=12X \Rightarrow 돌림판
 - $Var(12X) = 12^2 Var(X) = 12$
 - o $W \sim U(-1,1)$
 - $W = 2X 1 \implies Var(W) = 4 Var(X) = \frac{1}{3}$



■ 요약

$$\circ$$
 분산(σ^2): $Var(X) = E((X-\mu)^2) = \begin{cases} \sum_{x=0}^{\infty} (x-\mu)^2 f(x) \\ \int_{0}^{\infty} (x-\mu)^2 f(x) dx \end{cases}$

- $\circ Var(X) = E(X^2) E(X)^2$
- \circ 표준편차 (σ) : $SD(X) = \sqrt{Var(X)}$
- \circ 상수 a, b에 대해, $Var(aX+b) = a^2 Var(X)$
- \circ SD(aX+b) = |a|SD(X)