

제3장 확률분포

확률변수

- **확률변수(Random variable)**

- 일정한 확률을 가지고 발생하는 사건에 대해 값을 부여하는 변수
 - 동전을 던져 앞이면 1 뒤면이면 2를 부여할 때 두 개를 던져서 둘 다 앞면이 나올 확률: $P(X=2) = \frac{1}{4}$
 - X 는 앞면의 개수를 나타내는 확률변수

- **확률분포: 확률변수가 가질 수 있는 값과 그에 따른 확률의 집합**

- 동전을 2개 던져 앞면이 나오는 개수의 확률분포

X	$P(X=x)$
0	$\frac{1}{4}$
1	$\frac{1}{2}$
2	$\frac{1}{4}$

이산확률분포

- 이산확률분포: 확률변수가 이산적인 값을 가지는 경우의 분포
- 보통 특정한 확률 값을 함수(확률밀도함수, pdf)로 나타냄
- 이산확률변수의 확률밀도함수의 성질
 - 모든 x 값에 대하여 $f(x) \leq 0$
 - $\sum f(x) = 1$
- 동전 2개를 던져 앞면이 나오는 갯수의 확률밀도 함수

- $$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4}, & x = 0, 2 \\ \frac{1}{2}, & x = 1 \end{cases}$$

이산확률분포

- 이산확률변수의 평균
 - $\mu = \sum x \cdot f(x)$
- 이산확률변수의 평균의 기대값
 - $E(X) = \sum x \cdot f(x) = \mu$
- 동전 2개를 던져 앞면이 나오는 갯수의 기대값(평균)은?
 - $E(X) = 0 \cdot (1/4) + 1 \cdot (1/2) + 2 \cdot (1/4) = 1 = \mu$

이산확률분포

- 이산확률 변수의 분산과 표준편차
 - 분산 $\sigma^2 = \sum (x - \mu)^2 \cdot f(x)$
 - 표준편차 $\sigma = \sqrt{\sigma^2} = \sqrt{\text{분산}}$
- 이산확률변수의 분산의 기대값
 - $Var(X) = E(x - \mu)^2 = \sum (x - \mu)^2 \cdot f(x) = \sigma^2$
- 분산의 기대값의 성질
 - $Var(aX) = a^2 Var(X)$
 - $Var(X+b) = Var(X), Var(X-b) = Var(X)$
 - $Var(aX+b) = a^2 Var(X)$

이항분포 (Binomial Distribution)

- 베르누이 시행: 서로 상반된 두 가지 결과만 나오는 시행
 - 예) 동전던지기, 신생아의 성별, 생산품의 품질 검사
- 베르누이 시행의 조건
 - 확률변수 X 와 같은 값이 0 또는 1이다. (1=성공, 0=실패)
 - 각 시행에서 성공의 결과가 나올 확률($P(X=1)$)은 일정
 - 여러 번에 걸친 베르누이 시행은 독립적이다.
- 성공확률이 0.9인 베르누이 시행의 평균과 분산

x	$f(x)$	$x \cdot f(x)$	$(x-\mu)^2 \cdot f(x)$
0	0.1	0	0.081
1	0.9	0.9	0.009
합계	1.0	0.9	0.09

이항분포 (Binomial Distribution)

- 베르누이 확률변수의 평균, 분산, 표준편차
 - $\mu = \pi$
 - $\sigma^2 = (0 - \pi)^2 \cdot (1 - \pi) + (1 - \pi)^2 \cdot \pi = \pi(1 - \pi)$
 - $\sigma = \sqrt{\pi(1 - \pi)}$
- 이항분포의 확률함수
 $\pi = 0.9$ 인 경우

X	경우의 수	$f(x)$
0	FF ${}_2C_0$	${}_2C_0(0.9)^0(0.1)^2 = 0.01$
1	FS SF ${}_2C_1$	${}_2C_1(0.9)^1(0.1)^1 = 0.18$
2	SS ${}_2C_2$	${}_2C_2(0.9)^2(0.1)^0 = 0.81$

이항분포 (Binomial Distribution)

- 이항분포 확률함수 (n 번 시행 중 x 번 성공할 확률)
 - $f(x) = {}_n C_x (\pi)^x (1 - \pi)^{n-x}$
 - n 은 총 시행횟수
 - x 는 성공횟수
 - π 는 성공할 확률
 - $1-\pi$ 는 실패할 확률
 - ${}_n C_x = \frac{n!}{x!(n-x)!}$



엑셀 활용

- $Pr(X=x)$ 를 구할 때, =BINOMDIST ($x, n, \pi, 0$) 이항분포의 확률밀도함수(probability density function, PDF)는 0임에 유의.
- $Pr(X \leq x)$ 를 구할 때, =BINOMDIST ($x, n, \pi, 1$) 이항분포의 누적밀도함수(cumulative density function, CDF)는 1임에 유의

이항분포 (Binomial Distribution)

- 이항분포의 평균과 분산

X	$f(x)$	$x \cdot f(x)$	$(x-\mu)^2 \cdot f(x)$
0	0.01	0	0.0324
1	0.18	0.18	0.1152
2	0.81	1.62	0.0324
합계	1.0	1.8	0.18

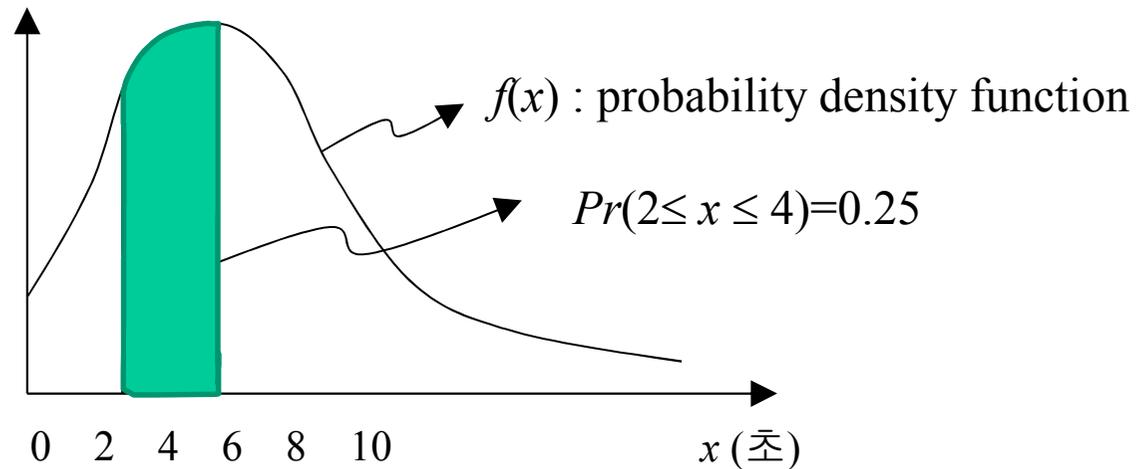
- 평균 $\mu = E(X) = n\pi$
- 분산 $\sigma^2 = Var(X) = nE(X) = n\pi(1-\pi)$

포아송분포

- 포아송분포는 이산확률분포의 대표
 - 발생 갯수에 관련된 분포를 나타냄
 - 예) 제품의 수요, 전화가 걸려오는 수, 버스터미널의 버스 도착 수, 톨게이트 도착 차량의 수, 타자 한 장 당 오타 수
- 포아송분포의 적용 조건
 - 한 단위 시간 내에서 사건 발생 수는 다른 단위시간에서의 사건 발생 수와 독립적이다.
 - 극히 작은 단위 시간에 둘 이상의 사건이 발생할 확률은 0으로 간주한다.
 - 관심의 대상이 되는 단위시간은 더 작은 단위시간으로 나눌 수 있으며, 작은 단위 시간에서 사건이 발생할 확률은 작다. 즉 확률은 구간의 길이에 비례한다.
- 포아송 확률함수
 - $f(x) = \frac{e^{-\lambda} \cdot (\lambda^x)}{x!}$
 - $e = 2.71828$
 - λ 는 일정 단위시간당 평균 발생횟수
 - x 는 관심있는 사건의 발생횟수

연속확률분포

- 연속확률분포: 연속확률변수 X 가 취할 수 있는 특정한 값 x 에 대응하는 확률을 나타내주는 확률분포
- 확률변수가 특정한 구간에 있을 확률로 계산



연속확률분포

- 이산확률변수와 연속확률변수의 확률계산
 - 이산확률변수 $Pr(a \leq X \leq b) = \sum_{x=a}^b f(x)$
 - 연속확률변수 $Pr(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x)$
- 연속확률변수에서의 확률밀도함수의 성질
 - 특정한 값 x 가 발생할 확률, 즉 $Pr(X=x)=0$ 이다.
 - 모든 x 의 값에 대하여 $f(x) \geq 0$ 이다.
 - 확률밀도함수 아래에 있는 전체 면적은 1이다.
즉, $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) = 1$

연속확률분포의 측정

- 기대값
 - 이산확률변수의 기대값
 - $E(X) = \sum x \cdot f(x) = \mu$
 - 연속확률변수의 기대값
 - $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f(x) = \mu$
- 분산
 - 이산확률변수의 분산
 - $\text{Var}(X) = \sum (x - \mu)^2 \cdot f(x) = \sigma^2$
 - 연속확률변수의 분산
 - $\text{Var}(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 \cdot f(x) = \sigma^2$

정규분포

- 정규확률밀도함수

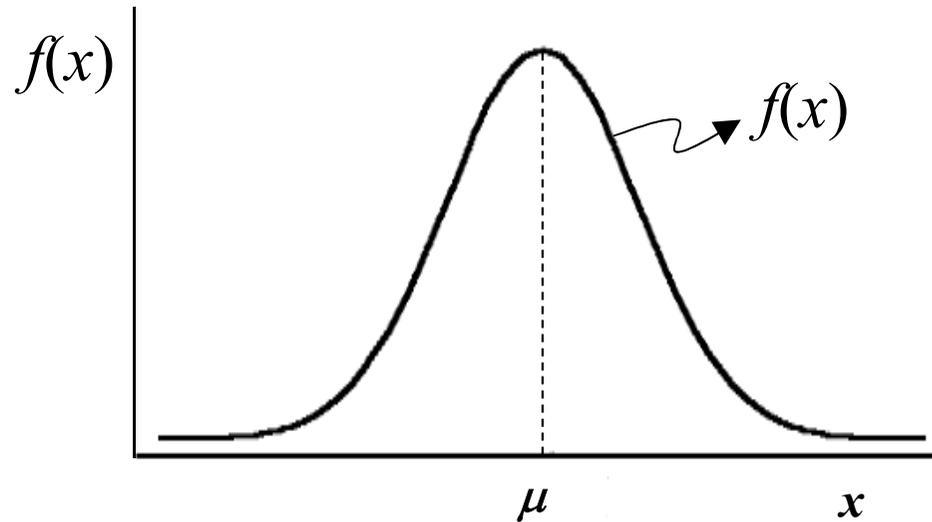
- $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}, \quad -\infty < x < \infty$

- 정규확률밀도함수의 평균과 분산

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

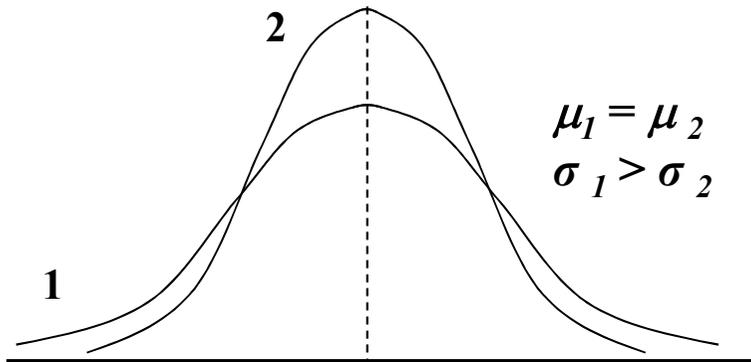
정규분포

- 정규밀도함수



- 정규밀도함수의 특성
 - 평균 μ 를 중심으로 좌우 대칭이며 종모양
 - 정규곡선아래와 x 축 사이의 면적은 1
 - X 가 취할 수 있는 값의 범위는 $-\infty < x < \infty$

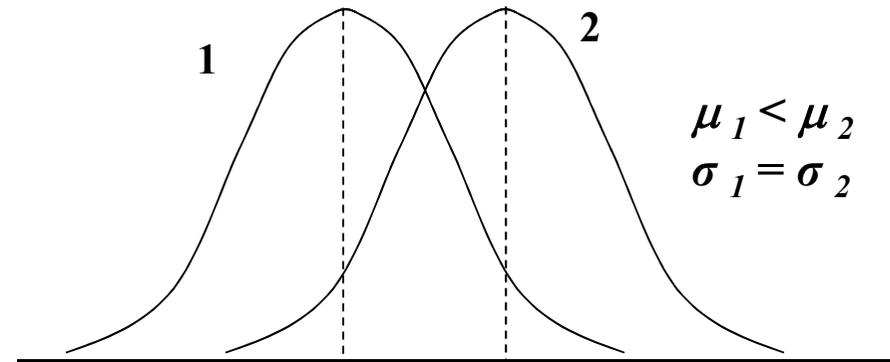
정규분포



$$\begin{aligned}\mu_1 &= \mu_2 \\ \sigma_1 &> \sigma_2\end{aligned}$$

$$\mu_1 = \mu_2$$

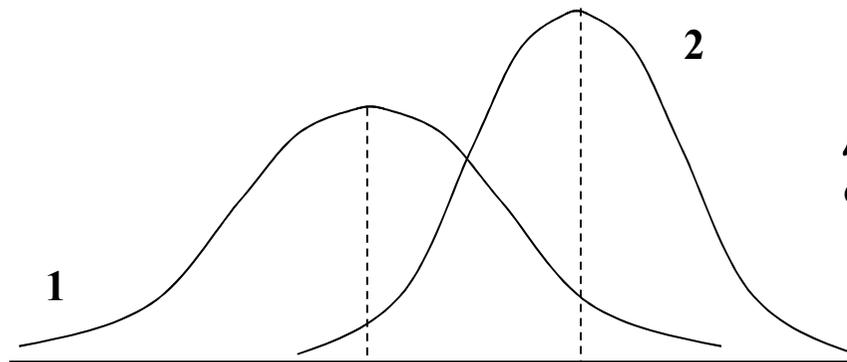
평균은 같으나 분산이 다른 경우



$$\begin{aligned}\mu_1 &< \mu_2 \\ \sigma_1 &= \sigma_2\end{aligned}$$

$$\mu_1 \quad \mu_2$$

평균은 다르나 분산이 같은 경우



$$\begin{aligned}\mu_1 &< \mu_2 \\ \sigma_1 &> \sigma_2\end{aligned}$$

$$\mu_1 \quad \mu_2$$

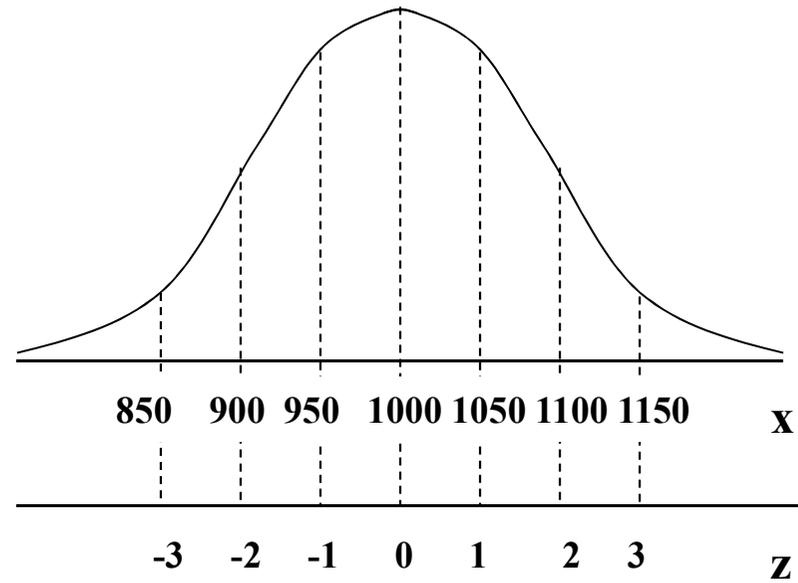
평균과 분산이 모두 다른 경우

정규분포

- 정규분포의 표기
 - $X \sim N(\mu, \sigma^2)$: 평균이 μ 이고 분산이 σ^2 인 정규분포
 - 표준정규분포: 평균이 0 이고 분산이 1 인 정규분포
- 표준화된 정규분포 확률변수 : $Z \sim N(0, 1)$
 - $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$
 - X는 관찰치
 - μ 는 평균
 - σ 는 표준편차
- 표준정규확률밀도함수
 - $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi^2}} e^{-\frac{1}{2}z^2}, \quad -\infty < x < \infty$

정규분포

- x 값과 z 값의 비교
- $x \sim N(100, 50^2)$
- $z \sim N(0, 1^2)$



정규분포

