

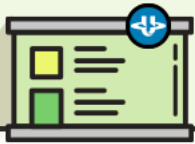
05

강

통계적 추론

연속형 확률분포

한국방송통신대학교 통계·데이터과학과
이금희 교수



학습내용

- ① 연속형 균등분포를 이해한다.
- ② 지수분포, 감마분포와 베타분포를 이해한다.
- ③ 정규분포를 이해한다.
- ④ 로그정규분포와 이변량정규분포를 이해한다.

01

연속형 확률분포의 개요

1 연속형 확률분포의 개요

- 연속형 확률변수와 확률분포

- 연속형 확률변수
- 확률밀도함수

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt, \quad f(x) = \frac{d}{dx} F(x)$$

- 연속형 균등분포, 정규분포, 로그정규분포, 지수분포, 감마분포, 베타분포

1

연속형 확률분포의 개요

예

다음 확률밀도함수를 가지는 확률변수 X 에서 $P(0.1 \leq X \leq 0.5)$ 과 기댓값을 구하시오.

$$f(x) = 3x^2, 0 < x < 1$$

1

연속형 확률분포의 개요

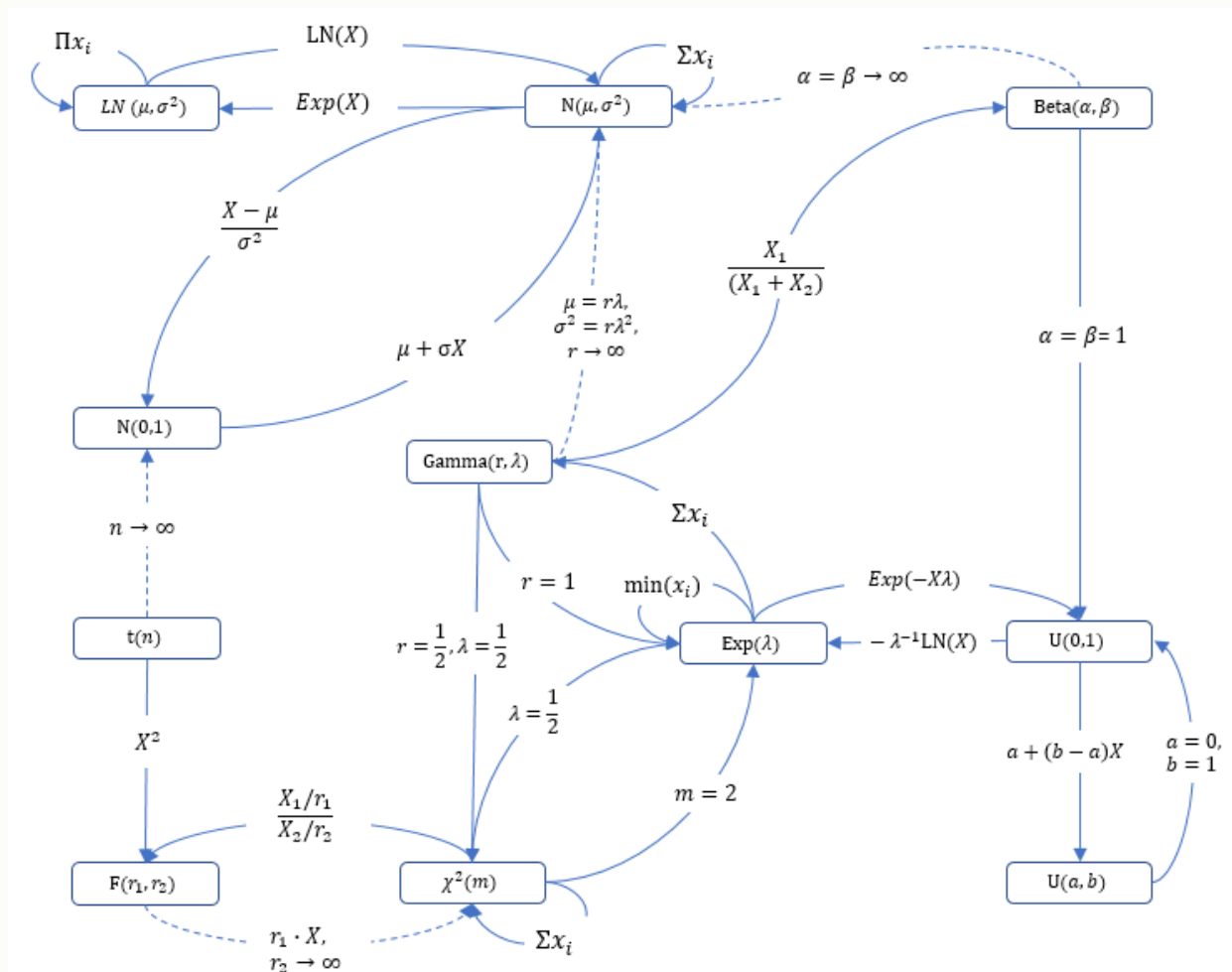
예

다음 확률밀도함수를 가지는 확률변수 X 에서 $P(0.1 \leq X \leq 0.5)$ 과 기댓값을 구하시오.

$$f(x) = 3x^2, 0 < x < 1$$

2 연속형 확률분포의 관계

● 연속형 확률분포의 관계



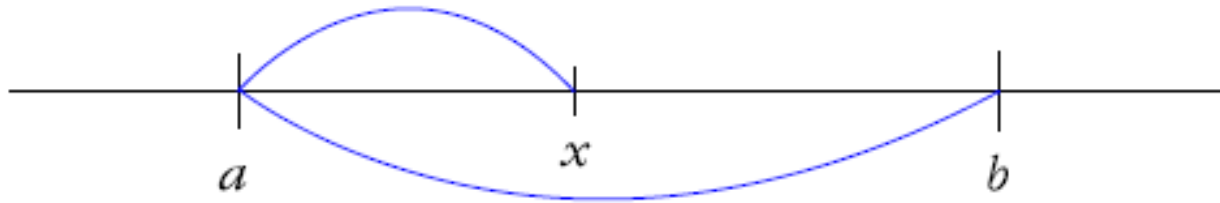
02

연속형 확률분포

1

연속형 균등분포

- 연속형 균등분포: $X \sim U(a, b)$

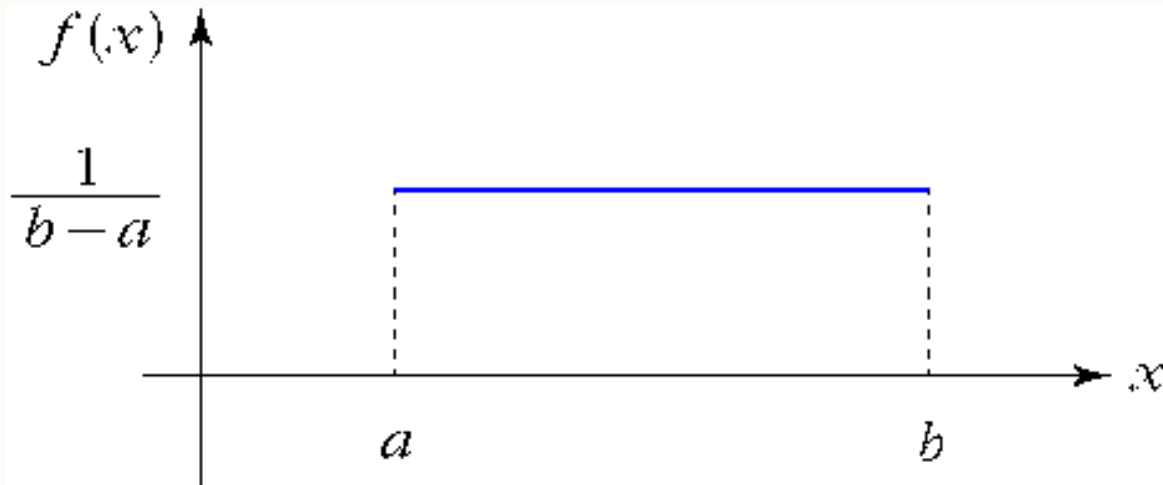


1

연속형 균등분포

● 확률밀도함수 : $U(a, b)$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & a > x \text{ or } x > b \end{cases}$$



1

연속형 균등분포

● 기댓값: $U(a, b)$

■ $E(X) = \frac{a+b}{2}$

1

연속형 균등분포

● 분산 : $U(a, b)$

■ $Var(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$

1

연속형 균등분포

● 적률생성함수: $U(a, b)$

■ $M(t) = \frac{e^{tb} - e^{ta}}{t(b-a)}$

1

연속형 균등분포

예 $U(0,5)$ 를 따르는 확률변수 X 라고 할 때
 $P(2 < X < 4)$ 는?

2

지수분포

- 지수분포 : $X \sim \text{Exp}(\lambda)$
 - 첫 번째 사건이 발생할 때까지 대기시간의 분포
 - 포아송분포와의 관계

$$Y \sim \text{Poisson}(\lambda t) \Rightarrow P(X \leq t) = P(Y \geq 1)$$

2

지수분포

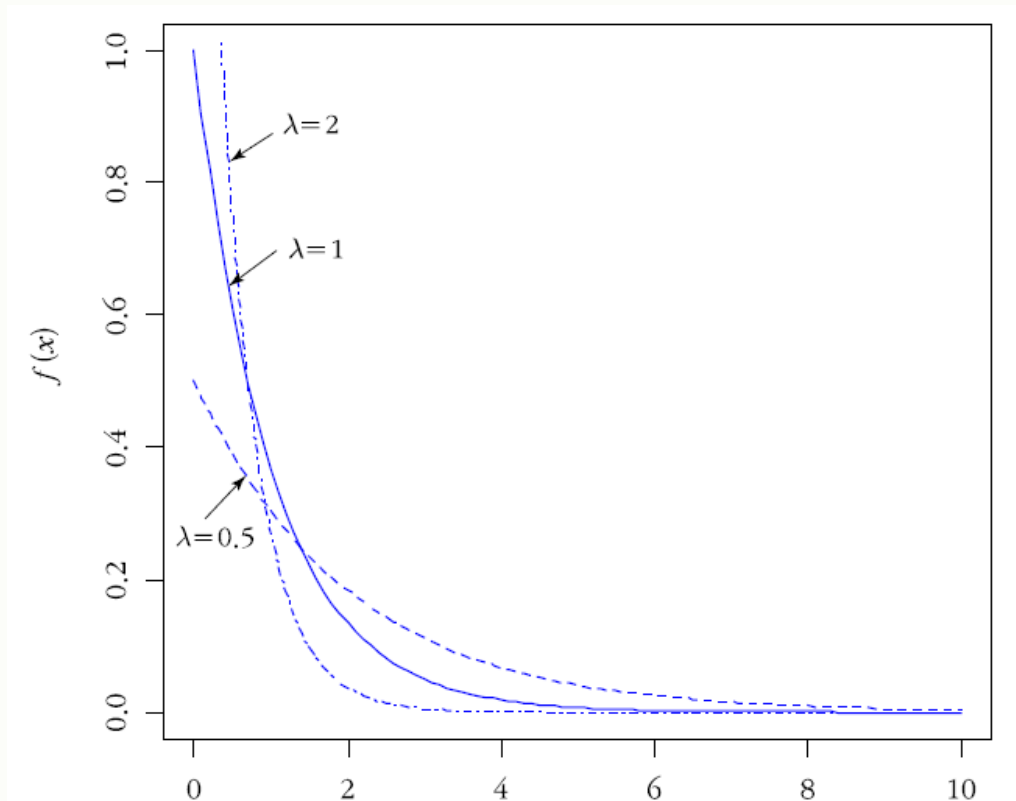
- 누적분포함수: $Exp(\lambda)$

$$F(t) = P(X \leq t) = \int_0^t \lambda e^{-\lambda x} dx$$

2 지수분포

- 확률밀도함수: $Exp(\lambda)$

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0$$



2

지수분포

● 기댓값: $Exp(\lambda)$

■ $E(X) = \frac{1}{\lambda}$

■ $Var(X) = \frac{1}{\lambda^2}$

2

지수분포

● 적률생성함수: $Exp(\lambda)$

■ $M(t) = \frac{\lambda}{\lambda - t}, t < \lambda$

2

지수분포

● 지수분포의 망각성

- $P(X \geq a + b | X \geq a) = P(X \geq b)$

2

지수분포

예 자동차 수명 $X \sim \text{Exp}(1/10)$, 5년 동안 사용해 온 자동차를 앞으로 5년 더 사용할 확률은?

3 베타분포

- 감마분포: $X \sim \text{Gamma}(r, \lambda)$
 - r 번째 현상이 발생할 때까지 대기시간의 분포
 - $\text{Exp}(\lambda) = \text{Gamma}(1, \lambda)$
 - 포아송분포와의 관계
$$Y \sim \text{Poisson}(\lambda t) \Rightarrow P(X > t) = P(Y \leq r - 1)$$

3

감마분포

● 확률밀도함수 : $Gamma(r, \lambda)$

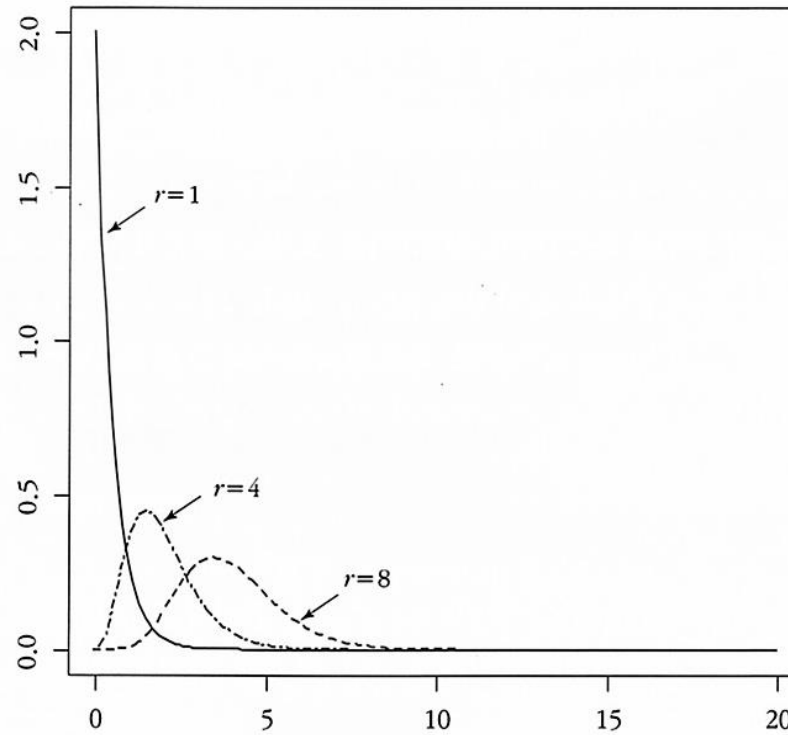
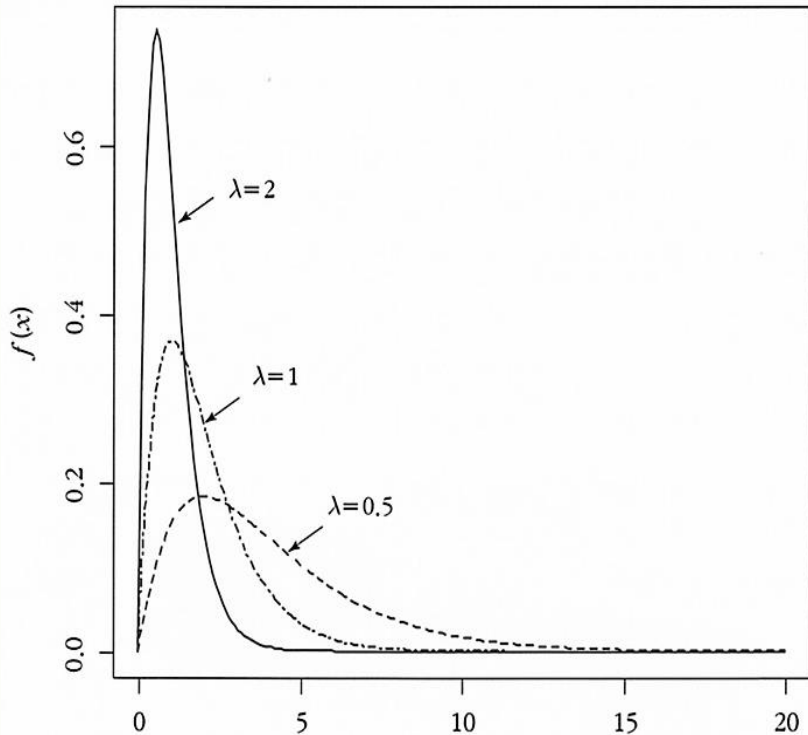
- $f(x) = \frac{\lambda^r}{(r-1)!} x^{r-1} e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0, \lambda > 0$
- **감마함수**: $\Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} e^{-y} y^{\alpha-1} dy$

3

감마분포

● 확률밀도함수 : $\text{Gamma}(r, \lambda)$

■ $f(x) = \frac{\lambda^r}{(r-1)!} x^{r-1} e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0, \lambda > 0$



3

감마분포

- 적률생성함수 : $Gamma(r, \lambda)$

- $M(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^r, t < \lambda$

3

감마분포

- 적률생성함수: $\Gamma(r, \lambda)$

- $M(t) = \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^r, t < \lambda$

3

감마분포

● 기댓값: $Gamma(r, \lambda)$

▪ $E(X) = \frac{r}{\lambda}$

▪ $Var(X) = \frac{r}{\lambda^2}$

3

감마분포

● 감마분포의 성질

- $Exp(\lambda) = Gamma(1, \lambda)$
- $\chi^2(df) = Gamma\left(\frac{df}{2}, \frac{1}{2}\right)$
- $X_1 \sim Gamma(r_1, \lambda), X_2 \sim Gamma(r_2, \lambda)$
 $\Rightarrow X = X_1 + X_2 \sim Gamma(r_1 + r_2, \lambda)$

3

감마분포

예 1년 평균 고장률이 0.1인 기기의 두 번째 고장이
2년 이후 일어날 확률은?

4

베타분포

- 베타분포 : $X \sim Beta(\alpha, \beta)$
 - 유한구간의 확률현상을 모형화하기 위한 분포로 베이즈 추론에서 자주 이용하는 분포
 - $X_1 \sim Gamma(\alpha, \lambda), X_2 \sim Gamma(\beta, \lambda)$

$$\Rightarrow X = \frac{X_1}{X_1 + X_2} \sim Beta(\alpha, \beta)$$

4

베타분포

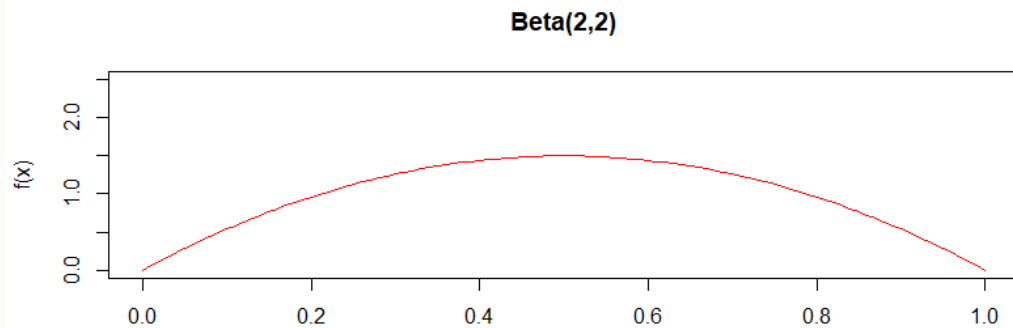
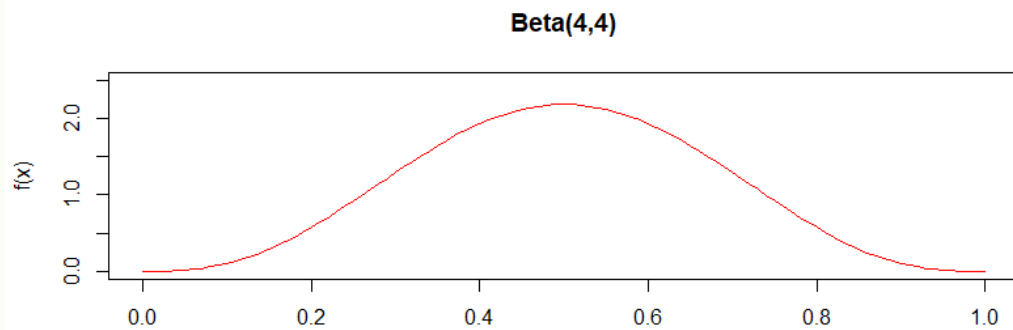
● 확률밀도함수 : $Beta(\alpha, \beta)$

- $f(x) = \frac{1}{Beta(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}, 0 < x < 1$
- $Beta(\alpha, \beta) = \int_0^1 x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx$

4 베타분포

● 확률밀도함수: $Beta(\alpha, \beta)$

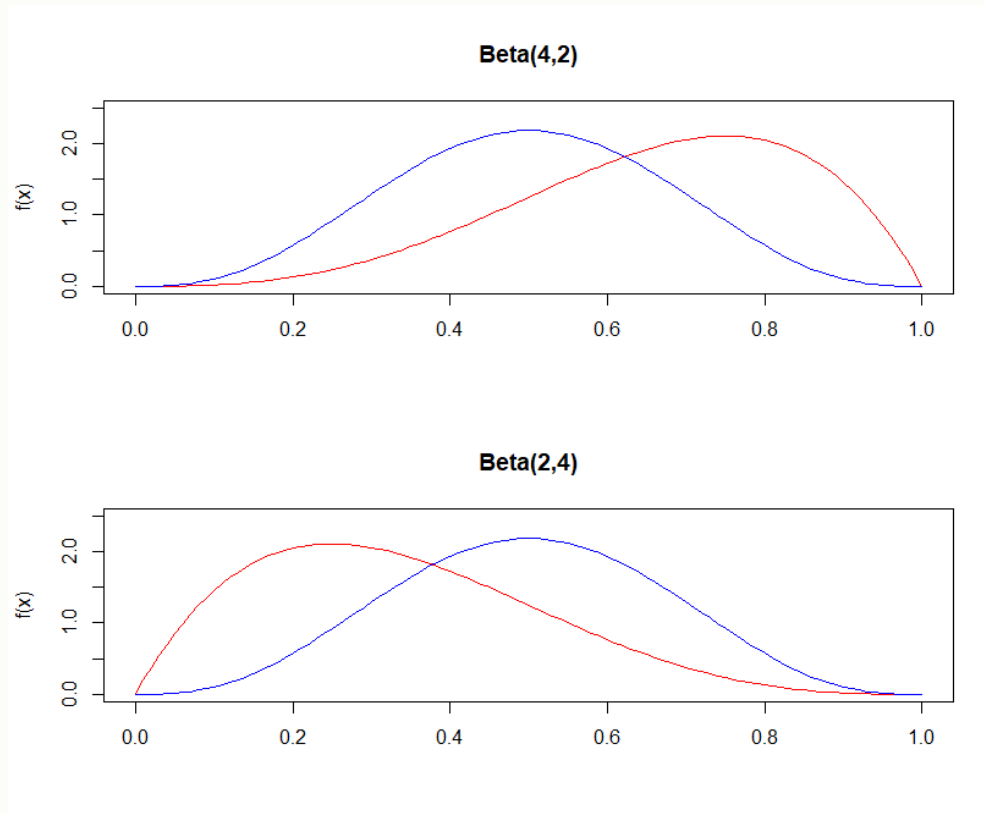
- $f(x) = \frac{1}{Beta(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}, 0 < x < 1$



4 베타분포

● 확률밀도함수: $Beta(\alpha, \beta)$

$$f(x) = \frac{1}{Beta(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}, 0 < x < 1$$



4

베타분포

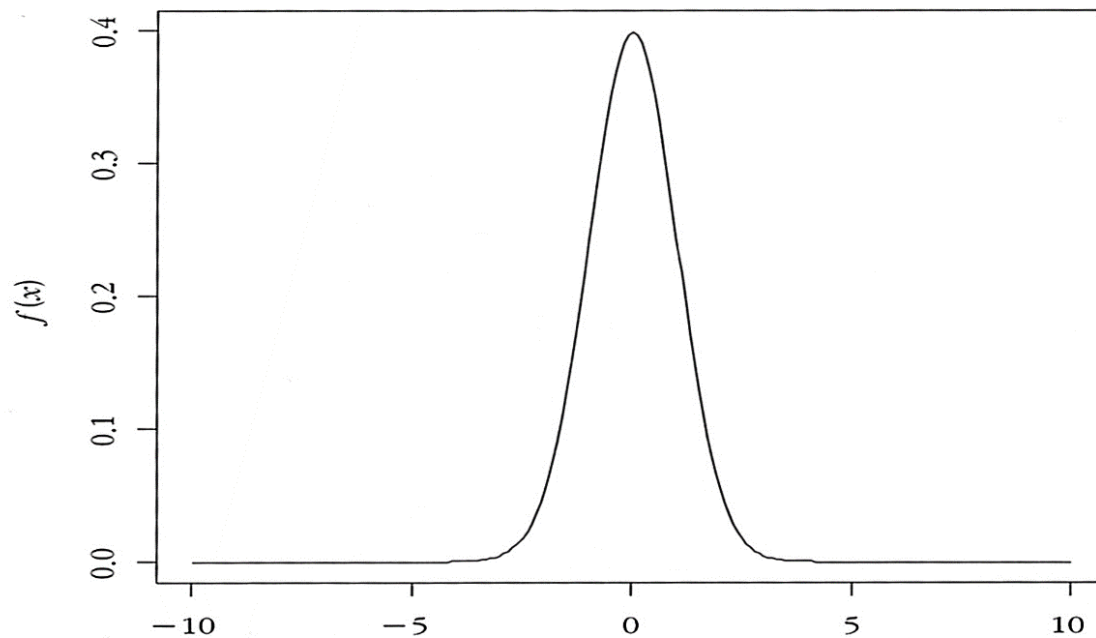
● 기댓값: $Beta(\alpha, \beta)$

■ $E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$

■ $Var(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}$

5 정규분포

- 정규분포: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$
 - 종모양의 좌우 대칭인 분포
 - 평균과 분산으로 그 형태 결정



5

정규분포

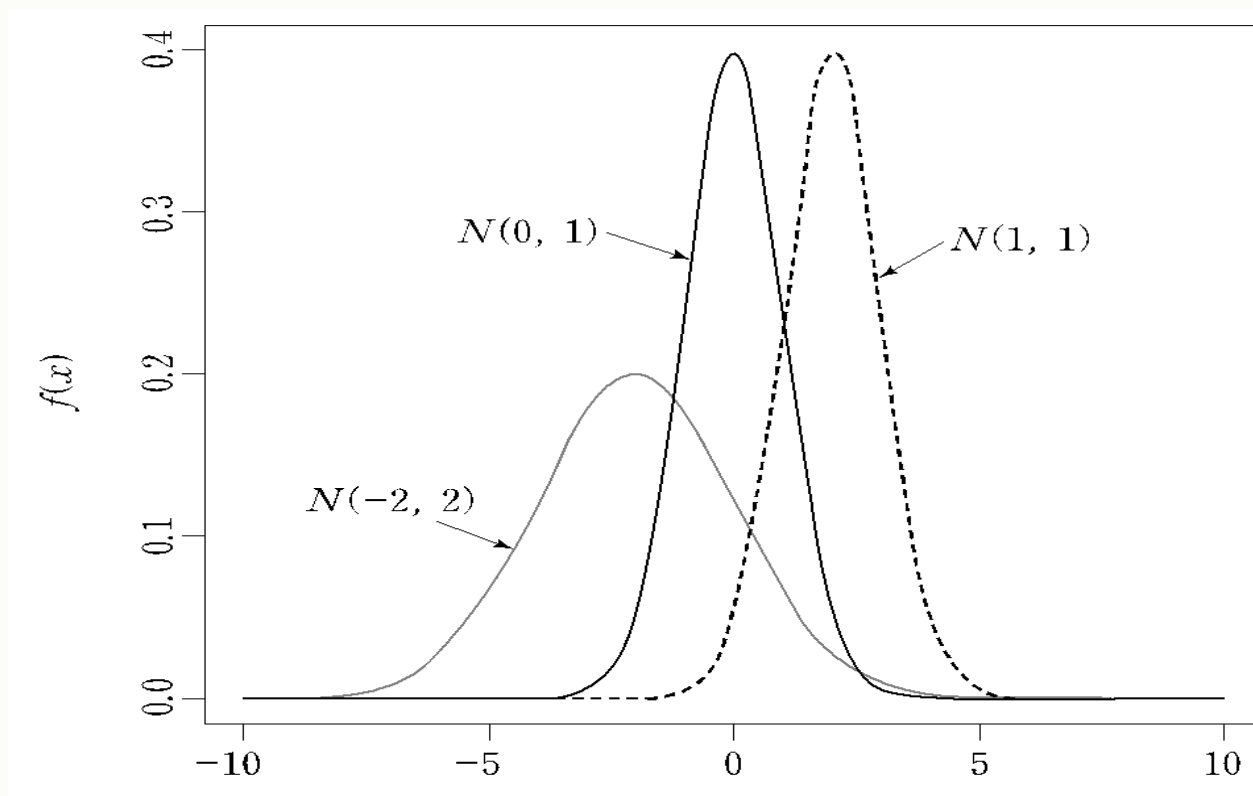
● 역 사

- 1738년 : 드 무아브르(Abraham de Moivre)는 이항분포 극한을 정규분포의 수학적 형태로 표현
- 1810년 : 라플라스(Pierre-Simon Laplace) 중심극한정리
- 1823년 : 가우스(Carl Friedrich Gauss)는 천문 관측 데이터를 정규분포로 설명(오차이론)

5 정규분포

● 확률밀도함수: $N(\mu, \sigma^2)$

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



5

정규분포

● 표준정규분포

- $Z \sim N(0,1)$

- $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{x^2}{2}\right], -\infty < x < \infty$

5

정규분포

- 정규분포 $N(\mu, \sigma^2)$ 의 표준화
 - $Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$

5

정규분포

- 기댓값: $N(\mu, \sigma^2)$
 - $E(X) = \mu$
 - $Var(X) = \sigma^2$

5

정규분포

- 적률생성함수 : $N(\mu, \sigma^2)$
 - $M(t) = \exp(\mu t + \frac{1}{2}\sigma^2 t^2)$

5

정규분포

- 적률생성함수 : $N(\mu, \sigma^2)$
 - $M(t) = \exp(\mu t + \frac{1}{2}\sigma^2 t^2)$

5

정규분포

- 표준정규분포의 누적분포함수

- $$\Phi(z) = P(Z \leq z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{u^2}{2}\right] du$$

z	0	1	1.645	1.96	2	3
P(Z < z)	0.5000	0.8413	0.9500	0.9750	0.9772	0.9887

5

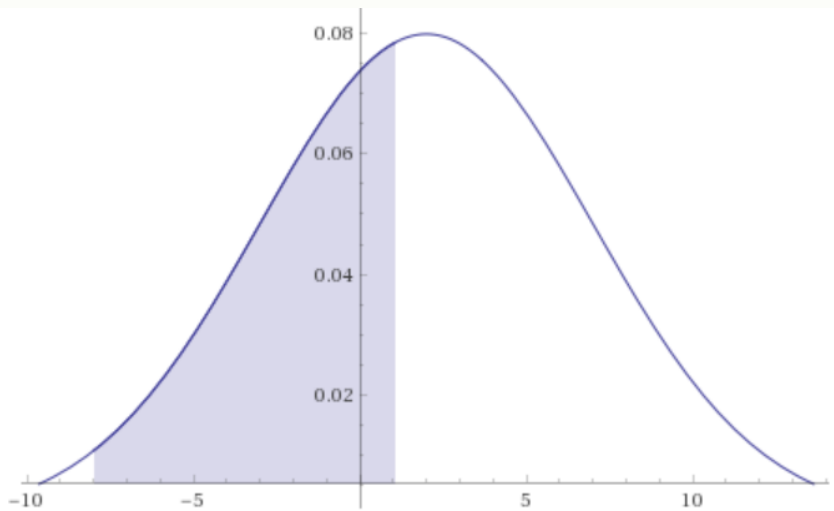
정규분포

- 정규분포 $N(\mu, \sigma^2)$ 의 계산
 - $X \sim N(\mu, \sigma^2)$
 - $P(c \leq X \leq d) = \Phi\left(\frac{d-\mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{c-\mu}{\sigma}\right)$

5

정규분포

예 $X \sim N(2, 25)$ 일 때 $P(-8 < X < 1)$ 은?



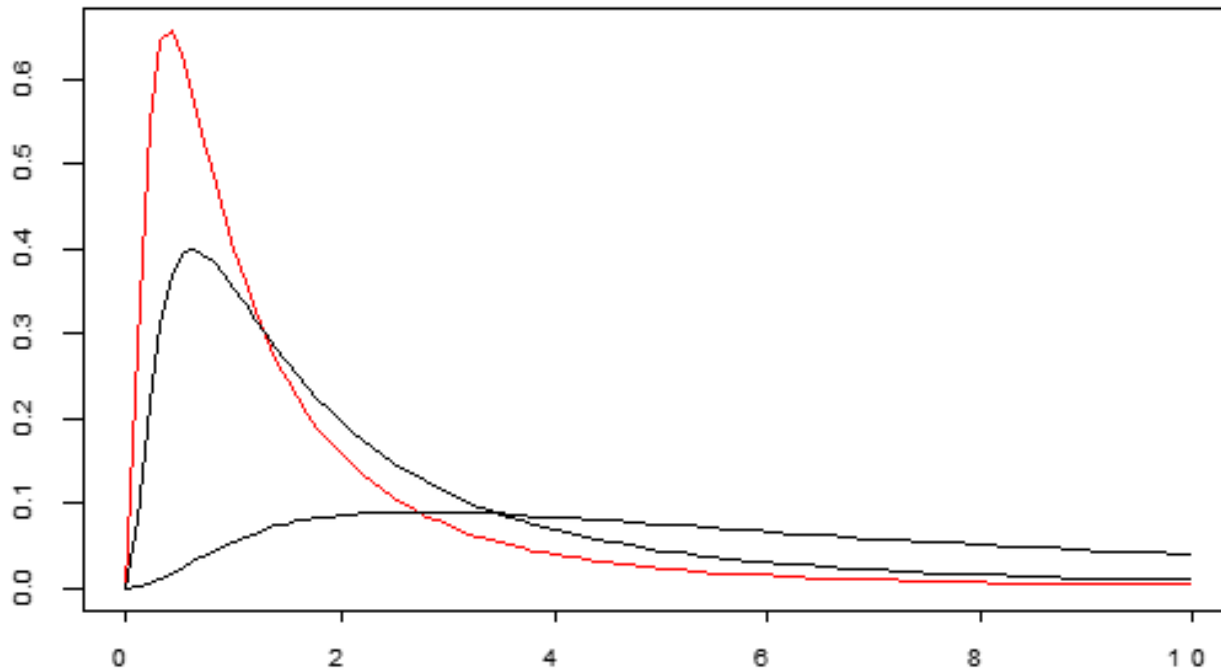
6

로그정규분포

● 로그정규분포 : $X \sim \text{Lognormal}(\mu, \sigma^2)$

■ $Y = \log(X), Y \sim N(\mu, \sigma^2)$

■ $f(x) = \frac{1}{x\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(\log(x)-\mu)^2}{2\sigma^2}\right], x > 0$



6

로그정규분포

- 로그정규분포 : $X \sim \text{Lognormal}(\mu, \sigma^2)$
 - $Y = \log(X), Y \sim N(\mu, \sigma^2)$
 - $f(x) = \frac{1}{x\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(\log(x)-\mu)^2}{2\sigma^2}\right], x > 0$

6

로그정규분포

● 기댓값: $Lognormal(\mu, \sigma^2)$

▪ $E(X) = e^{\mu + \sigma^2/2}$

▪ $Var(X) = e^{2\mu + \sigma^2} (e^{\sigma^2} - 1)$

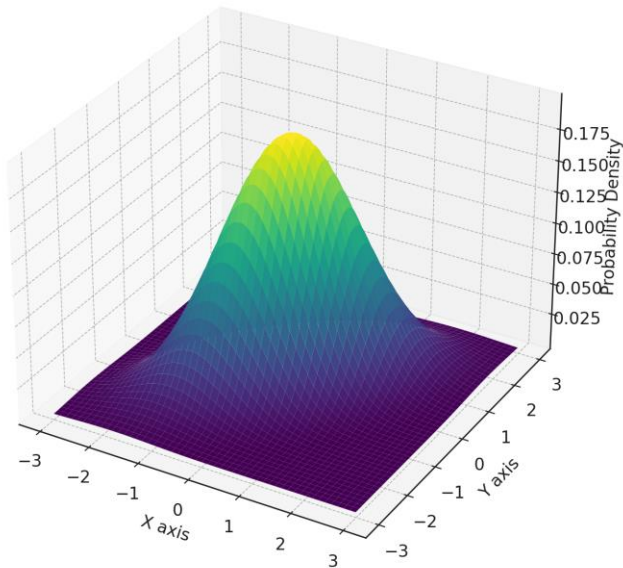
7

이변량 정규분포

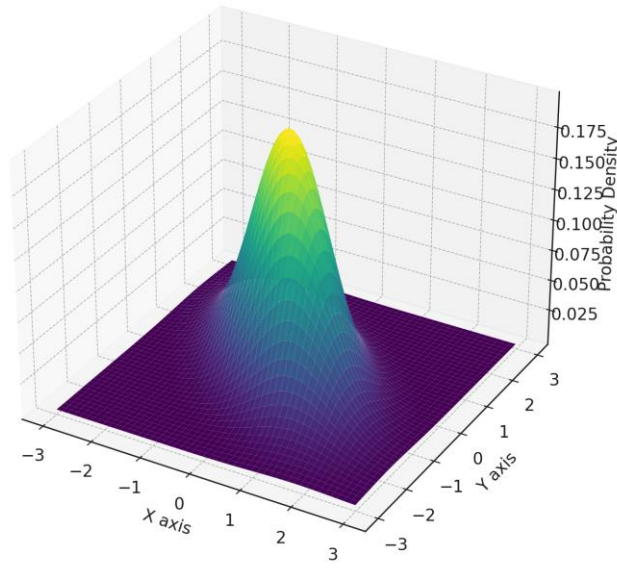
- 표준 이변량 정규분포: $(Z_1, Z_2) \sim N_2(0, 0, 1, 1, \rho)$

$$f(z_1, z_2) = \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} \exp \left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} [z_1^2 - 2\rho z_1 z_2 + z_2^2] \right]$$

Standard Bivariate Normal Distribution with Correlation 0.6



Standard Bivariate Normal Distribution with Correlation Coefficient -0.6



7

이변량 정규분포

● 이변량 정규분포: $(X_1, X_2) \sim N_2(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$

▪
$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} \exp \left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\left(\frac{x_1-\mu_1}{\sigma_1} \right)^2 - 2\rho \left(\frac{x_1-\mu_1}{\sigma_1} \right) \left(\frac{x_2-\mu_2}{\sigma_2} \right) + \left(\frac{x_2-\mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \right] \right]$$

7

이변량 정규분포

- 적률생성함수: $(X_1, X_2) \sim N_2(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$
 - $M(t_1, t_2) = \exp \left[\mu_1 t_1 + \mu_2 t_2 + \frac{1}{2} [\sigma_1^2 t_1^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2 t_1 t_2 + \sigma_2^2 t_2^2] \right]$

7

이변량 정규분포

● 이변량 정규분포의 성질

- $(X_1, X_2) \sim N_2(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$
- $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$
- $X_2 | X_1 = x \sim N\left(\mu_2 + \frac{\rho\sigma_2(x-\mu_1)}{\sigma_1}, (1-\rho^2)\sigma_2^2\right)$

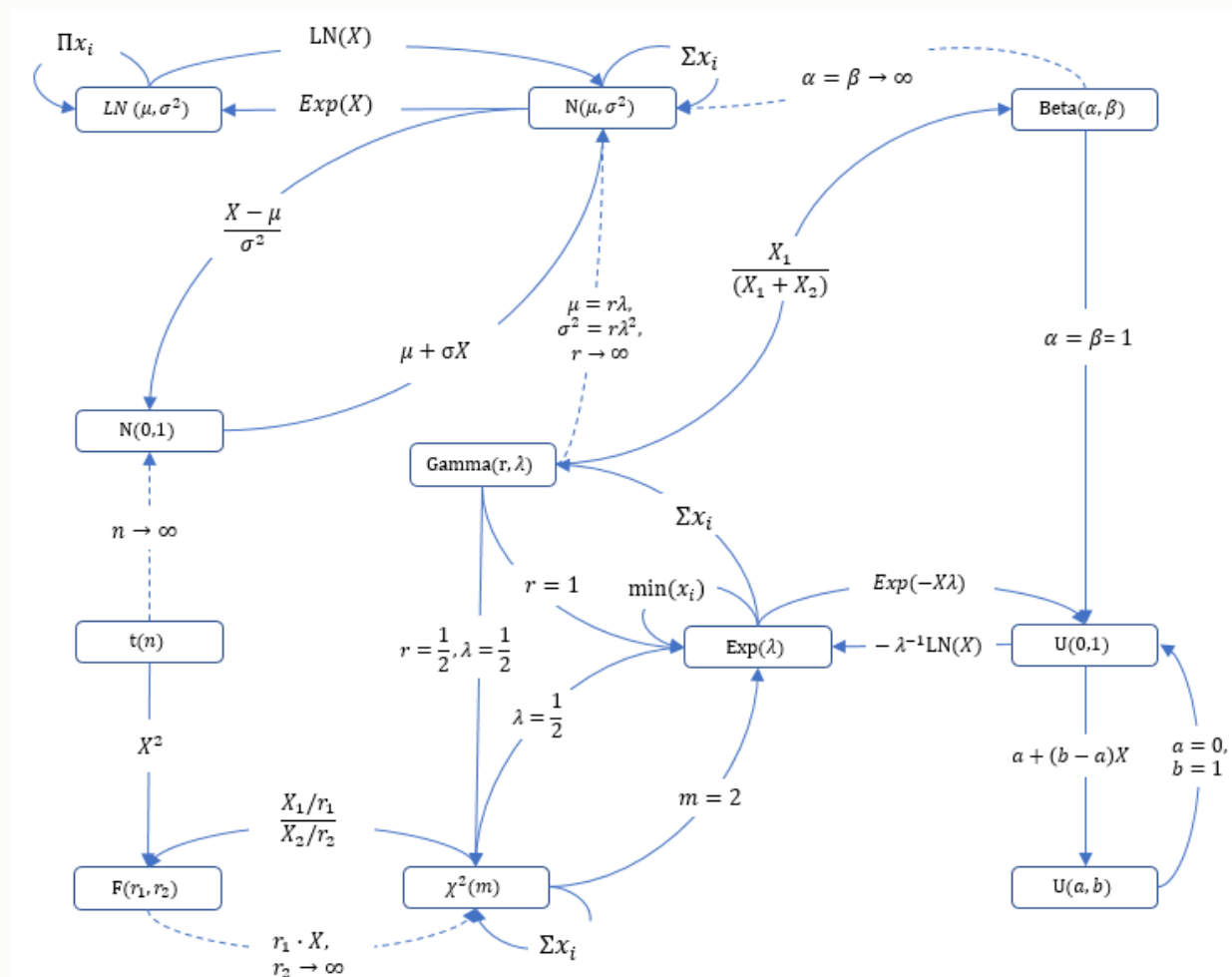
7

이변량 정규분포

- 이변량 정규분포의 성질
 - $(X_1, X_2) \sim N_2(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$
 - $\text{Corr}(X_1, X_2) = \rho$
 - $\rho = 0 \Leftrightarrow X_1, X_2$ 독립

8 연속형 확률분포의 관계

● 연속형 확률분포의 관계





정리하기

- 연속형 균등분포는 확률변수가 구간 각 값을 가질 가능성이 같을 때 분포이다.
- 지수분포는 사건 발생 때까지 기다리는 시간의 분포이다.
- 감마분포는 r 번째 현상이 발생할 때까지 대기시간의 분포이다.
- 베타분포는 유한구간의 확률현상을 모형화하기 위한 분포로 베이지 추론에서 자주 이용하는 분포이다.



정리하기

- 정규분포는 종 모양의 좌우 대칭인 곡선형태의 분포로 평균과 분산으로 그 형태를 결정할 수 있다.
- 로그정규분포는 로그변환된 확률변수가 정규분포를 따를 때의 분포이다.
- 이변량 정규분포는 관련 있는 두 확률변수가 각각 정규분포를 따를 때 두 확률변수의 결합확률분포이다.

05

강

다음시간 안내

표본분포 1
