

5장. 연속확률분포

연속균등분포

정규분포

지수분포

감마분포

연속균등분포(continuous uniform distribution)

확률변수 X 의 확률밀도함수가

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}, \quad -\infty < a < b < \infty$$

이면, X 는 연속균등분포를 따른다고 하고 $X \sim U_{(a,b)}$ 로 나타낸다.

Theorem

 $X \sim U_{(a,b)}$ 이면,

- (1) $E[X] = \frac{a+b}{2}$
- (2) $\text{Var}[X] = \frac{(b-a)^2}{12}$

Theorem

$$X \sim U_{(a,b)} \text{ 이면, } m_X(t) = \begin{cases} \frac{e^{bt} - e^{at}}{(b-a)t}, & t \neq 0 \\ 1, & t = 0 \end{cases}$$

Proof. $m_X(t) = E[e^{tX}]$ (1) $t = 0$ 이면,

$$m_X(0) = E[1] = 1$$

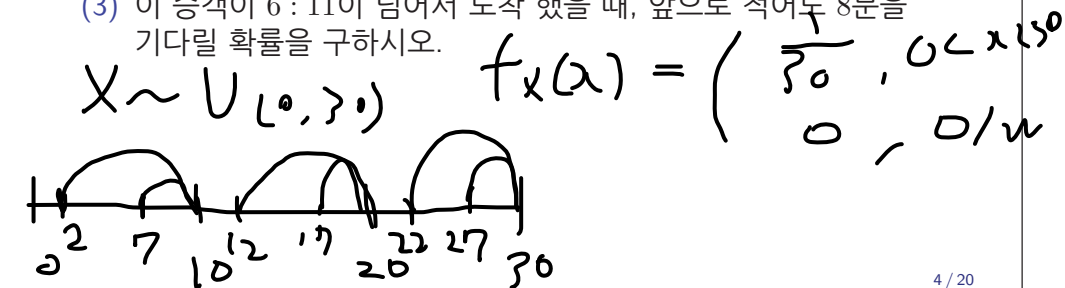
(2) $t \neq 0$ 이면,

$$\begin{aligned} m_X(t) &= E[e^{tX}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f_X(x) dx \\ &= \int_a^b e^{tx} \cdot \frac{1}{b-a} dx = \left[\frac{1}{b-a} \cdot \frac{1}{t} e^{tx} \right]_a^b = \frac{e^{bt} - e^{at}}{(b-a)t} \end{aligned}$$

Example

지하철이 정해진 정차역에 오전 6:00부터 10분 간격으로 도착한다고 한다. 지하철을 타려는 승객이 이 정차역에 도착하는 시각은 오전 6:00에서 오전 6:30 사이에 연속균등분포를 따른다고 하다.

- (1) 이 승객이 3 분 이내에 승차할 수 있는 확률을 구하시오.
- (2) 이 승객이 기다리는 시간이 적어도 8분일 확률을 구하시오.
- (3) 이 승객이 6:11이 넘어서 도착했을 때, 앞으로 적어도 8분을 기다릴 확률을 구하시오.

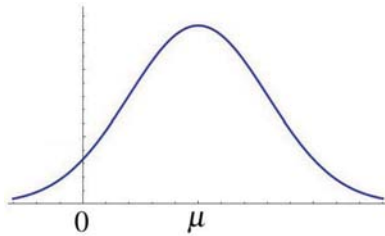


정규분포(Normal distribution)

확률변수 X 의 확률밀도함수가

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\} \quad (\sigma > 0)$$

이면, 확률변수 X 는 **정규분포**를 따른다고 하고 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 로 나타낸다.



Theorem

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 이면,

- $$(1) \quad E[X] = \mu \quad (3) \quad m_X(t) = \exp\left\{\mu t + \frac{1}{2}\sigma^2 t^2\right\}$$
- $$(2) \quad \text{Var}[X] = \sigma^2$$

Proof.

$$\begin{aligned} (3) \quad m_X(t) &= E[e^{tX}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{x^2 - 2(\mu + \sigma^2 t)x + \mu^2}{2\sigma^2}\right\} dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{(x - (\mu + \sigma^2 t))^2}{2\sigma^2}\right\} \cdot \exp\left\{-\frac{\mu^2 - (\mu + \sigma^2 t)^2}{2\sigma^2}\right\} dx \\ &= \exp\left\{\mu t + \frac{\sigma^2 t^2}{2}\right\} \cdot \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{(x - (\mu + \sigma^2 t))^2}{2\sigma^2}\right\} dx \\ &= \exp\left\{\mu t + \frac{\sigma^2 t^2}{2}\right\} \end{aligned}$$

Theorem

- $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 이고 $Y = aX + b$, $a \neq 0$ 이면 $Y \sim N(a\mu + b, (a\sigma)^2)$ 이다.
- $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 이고 X 와 Y 가 독립이면, $W = X + Y \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$ 이다.
- $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 이고 $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$ 이면 $Z \sim N(0, 1)$ 이다.

표준정규분포(Standard Normal distribution)

$Z \sim N(0, 1)$ 일 때, 확률변수 Z 는 **표준정규분포**를 따른다고 한다.

Example

- 어느 직장의 신입사원들의 키는 근사적으로 평균이 175cm, 표준편차가 5cm인 정규분포를 따른다고 한다. 임의로 선택한 신입사원의 키가 170cm 보다 크고 180cm 보다 작은 확률을 구하시오.
 $X \sim N(175, 5^2)$ 표준정규분포
 $P[170 < X < 180] = P\left[\frac{170-175}{5} < \frac{X-175}{5} < \frac{180-175}{5}\right] = P[-1 < Z < 1]$
- 수학과 학생 40명의 통계학 성적분포는 평균 70점, 표준편차 10점인 정규분포를 따른다고 한다. 통계학 성적이 60점 미만인 학생은 약 몇 명인지 구하시오.
 $N(70, 10^2)$ $P[X < 60] = P\left[Z < \frac{60-70}{10}\right] = P[Z < -1]$

이항분포의 정규근사식

$X \sim B(n, p)$ 이라 하고 $np > 5, n(1-p) > 5$ 이라 하자.
 $X' \sim N(np, np(1-p))$ 일 때, 중심극한의 정리에 의해 $X \approx X'$
 이다. 그러면 임의의 $x \in R_X = \{0, 1, 2, \dots, n\}$ 에 대해

$$P[X \leq x] = P[X < x + 1]$$

이고, $P[X \leq x]$ 는 $P[X' \leq x]$ 보다 $P[X' \leq x + 0.5]$ 로 더 잘 근사된다. 임의의 $a, b \in R_X = \{0, 1, 2, \dots, n\}$ 에 대하여 다음과 같이 근사시키고, 이를 근삿값의 **연속성 보정**(continuous correction)이라 한다.

$$P[a \leq X \leq b] = \sum_{x=a}^b f_X(x) = \sum_{x=a}^b \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \\ \approx P[a - 0.5 \leq X' \leq b + 0.5]$$

9 / 20

지수분포(Exponential distribution)

확률변수 X 의 확률밀도함수가

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta}, & x > 0 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}, \quad \beta > 0$$

이면, X 는 모수 β 를 갖는 **지수분포**를 따른다고 하고 $X \sim \exp(\beta)$ 로 나타낸다.

Remark

$$\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = \int_0^{\infty} \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta} dx = \left[-e^{-x/\beta} \right]_0^{\infty} = 1$$

11 / 20

Example

100원짜리 동전을 2개 던지는 실험을 1200회 시행하여 2개 모두 뒷면이 나올 횟수를 X 라 할 때, 다음 확률을 구하시오.

- (1) X 가 280 이상 310 이하일 확률
- (2) X 가 260 이상일 확률

$$\begin{aligned} P[280 \leq X \leq 310] \\ &\approx P[280 \leq X' \leq 310] \\ &\approx P[280 - 0.5 \leq X' \leq 310 + 0.5] \\ &= P\left[\frac{X' - 300}{\sqrt{225}} \leq \frac{310.5 - 300}{\sqrt{225}} \right] \end{aligned}$$

10 / 20

Theorem

$X \sim \exp(\beta)$ 이면,

- (1) $E[X] = \beta, \quad \text{Var}[X] = \beta^2$
- (2) $m_X(t) = \frac{1}{1 - \beta t}, \quad t < \frac{1}{\beta}$

Proof.

$$\begin{aligned} m_X(t) &= E[e^{tX}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f_X(x) dx \\ &= \int_0^{\infty} e^{tx} \cdot \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta} dx = \int_0^{\infty} \frac{e^{-\frac{1-\beta t}{\beta}x}}{\beta} dx \\ &= \left[-\frac{1}{1 - \beta t} e^{-\frac{1-\beta t}{\beta}x} \right]_0^{\infty} = \frac{1}{1 - \beta t}, \quad 1 - \beta t > 0 \end{aligned}$$

12 / 20

Theorem(무기억성)

$X \sim \exp(\beta)$ 이면, 임의의 $a, b > 0$ 에 대하여,

$$P[X > a + b \mid X > a] = P[X > b].$$

Proof.

$$P[X > b] = \int_b^{\infty} \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta} dx = \left[-e^{-x/\beta} \right]_b^{\infty} = e^{-b/\beta}$$

$$\begin{aligned} P[X > a + b \mid X > a] &= \frac{P[X > a + b]}{P[X > a]} \\ &= \frac{e^{-(a+b)/\beta}}{e^{-a/\beta}} = e^{-b/\beta} \end{aligned}$$

Example

1. 퓨즈의 수명 X 는 평균이 3인 지수분포를 따른다고 하자. 즉, $X \sim \exp(3)$.

- (1) 퓨즈의 수명이 10년이 넘을 확률을 구하시오. P
(2) 퓨즈를 동시에 5개 사용한 후에 10년 후에도 절반 이상이 작동할 확률을 구하시오. Y

$$(1) P[X > 10] = \int_{10}^{\infty} \frac{1}{3} e^{-x/3} dx = P$$

$$(2) Y \sim P(5, P) \quad P[Y \geq 3] = \sum_{i=3}^5 \binom{5}{i} P^i (1-P)^{5-i}$$

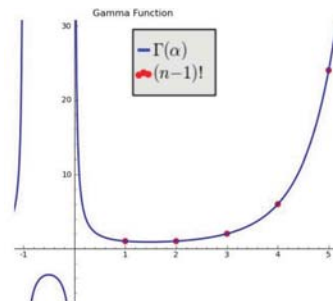
2. 어떤 스마트폰 건전지의 충전 후 사용시간은 평균 48 시간인 지수분포를 따른다고 한다. 만약 이 건전지를 충전 후 12 시간 동안 사용했다면 앞으로 40 시간 더 사용할 확률을 구하시오.

$$P[X > 12 + 40 \mid X > 12] = P[X > 40]$$

감마함수(Gamma function)

감마함수는 다음과 같이 정의된다.

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} t^{\alpha-1} e^{-t} dt, \quad \alpha > 0$$



Theorem

- (1) $\Gamma(1) = 1$
(2) $\forall \alpha > 0, \Gamma(\alpha + 1) = \alpha \Gamma(\alpha)$.
특히, $\forall n \in \mathbb{N}, \Gamma(n + 1) = n!$
(3) $\Gamma(\frac{1}{2}) = \sqrt{\pi}$

감마분포(Gamma distribution)

확률변수 X 의 확률밀도함수가

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{x^{\alpha-1} e^{-x/\beta}}{\Gamma(\alpha) \beta^{\alpha}}, & x > 0 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}, \quad \alpha > 0, \beta > 0$$

이면, X 는 모수 α 와 β 를 갖는 감마분포를 따른다고 하고 다음과 같이 나타낸다. $X \sim \text{Ga}(\alpha, \beta)$ 로 나타낸다.

$$X \sim \text{Ga}(1, \beta) = X \sim \exp(\beta)$$

Remark

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx &= \int_0^{\infty} \frac{x^{\alpha-1} e^{-x/\beta}}{\Gamma(\alpha) \beta^{\alpha}} dx = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{\infty} \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha-1} e^{-x/\beta} \frac{1}{\beta} dx \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^{\infty} t^{\alpha-1} e^{-t} dt = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \cdot \Gamma(\alpha) = 1 \\ &\quad \left(t = x/\beta, \quad dt = \frac{1}{\beta} dx \right) \end{aligned}$$

Theorem

$X \sim \text{Ga}(\alpha, \beta)$ 이면,

$$(1) E[X] = \alpha\beta \quad (3) m_X(t) = \left(\frac{1}{1-\beta t}\right)^\alpha, \quad t < \frac{1}{\beta}$$

$$(2) \text{Var}[X] = \alpha\beta^2 \quad (4) \text{Ga}(1, \beta) = \exp(\beta)$$

Proof.

$$\begin{aligned} m_X(t) &= E[e^{tX}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} \cdot f_X(x) dx = \int_0^{\infty} e^{tx} \cdot \frac{x^{\alpha-1} e^{-x/\beta}}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha} dx \\ &= \int_0^{\infty} \frac{x^{\alpha-1} e^{-\frac{1-\beta t}{\beta}x}}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha} dx = \left(\frac{1}{1-\beta t}\right)^\alpha \int_0^{\infty} \frac{x^{\alpha-1} e^{-\frac{\beta}{1-\beta t}x}}{\Gamma(\alpha)\left(\frac{\beta}{1-\beta t}\right)^\alpha} dx \\ &= \left(\frac{1}{1-\beta t}\right)^\alpha, \quad 1-\beta t > 0 \end{aligned}$$

Ga($\alpha, \frac{\beta}{1-\beta t}$)

17 / 20

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \left[1 - \sum_{k=0}^{\alpha-1} \frac{(mt)^k e^{-mt}}{k!} \right] &= \frac{d}{dt} \left[1 - e^{-mt} - \sum_{k=1}^{\alpha-1} \frac{(mt)^k e^{-mt}}{k!} \right] \\ &= me^{-mt} - e^{-mt} \sum_{k=1}^{\alpha-1} \left[\frac{-m(mt)^k}{k!} + \frac{m(mt)^{k-1}}{(k-1)!} \right] \\ &= \frac{m(mt)^{\alpha-1}}{(\alpha-1)!} e^{-mt} \\ &= \frac{t^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha} e^{-t/\beta}, \quad \beta = \frac{1}{m} \end{aligned}$$

가 되어 T 는 모수 $\alpha, \beta = \frac{1}{m}$ 인 감마분포가 된다. 즉,

$$T \sim \text{Ga}(\alpha, \beta) = \text{Ga}\left(\alpha, \frac{1}{m}\right)$$

19 / 20

감마분포와 푸아송분포의 관계

$X \sim \text{Pois}(m)$ 이라고 하고 $X_{(0,t)}$ 를 시간 $(0, t)$ 에서 일어나는 사건의 출현수라고 하면 $X_{(0,t)} \sim \text{Pois}(mt)$ 이므로,

$$f_{X_{(0,t)}}(x) = P[X_{(0,t)} = x] = \begin{cases} \frac{(mt)^x e^{-mt}}{x!}, & x \in \{0, 1, 2, \dots\} \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

이다. T 를 α 번째 사건이 일어날 때까지의 시간의 길이라고 하면,

$$F_T(t) = P[T \leq t] = P[X_{(0,t)} \geq \alpha] = \begin{cases} 1 - P[X_{(0,t)} < \alpha], & t > 0 \\ 0, & \text{o/w} \end{cases}$$

이고, $t > 0$ 이면

$$1 - P[X_{(0,t)} < \alpha] = 1 - \sum_{k=0}^{\alpha-1} P[X_{(0,t)} = k] = 1 - \sum_{k=0}^{\alpha-1} \frac{(mt)^k e^{-mt}}{k!}$$

이다.

18 / 20

Example

- $X_{\text{15}} \sim \text{Pois}(15)$ $T \sim \text{Ga}(1, 4)$
 $X_{\text{15}} \sim \text{Pois}\left(\frac{1}{4} \cdot 15\right)$ $\hookrightarrow T \sim \text{exp}(4)$
- 어떤 가게에서 만 원 이상 구매하는 고객들의 수는 시간당 15명의 비율로 도착하는 푸아송분포를 따른다고 하자. 만 원 이상 구매하는 첫 고객이 생길 때 까지 가게 종업원이 기다려야 하는 시간이 4분 이상일 확률을 구하시오.
 $P[T \geq 4] = \int_4^{\infty} \frac{1}{4} e^{-t/4} dt$ $f_T(t) = \frac{1}{4} e^{-t/4}, t > 0$
 - 어떤 햄버거 가게에는 시간당 평균 30명의 손님이 오는 비율로 푸아송분포를 따른다고 한다. $X_{\text{30}} \sim \text{Pois}(30) = X_{\text{15}} \sim \text{Pois}\left(\frac{1}{2}\right)$
 (1) 처음 두 명의 손님이 방문하기까지 가게 주인이 기다리는 시간이 7분 이상일 확률을 구하시오. $T \sim \text{Ga}(2, 2)$
 (2) 처음 두 명의 손님이 방문하기까지 가게 주인이 기다리는 시간의 평균과 분산을 구하시오. $E(X) = \alpha\beta = 4$
 $V(X) = \alpha\beta^2 = 8$
 $P[T \geq 7] = \int_7^{\infty} \frac{1}{2} e^{-x/2} dx = \frac{1}{2} e^{-7/2}$

20 / 20