

정규분포

정의

- 응용과 통계적 추론에서 특히 중요한 분포 및 분포족

1. $I = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right) dz$ 를 정의하면

1) 적분 계산을 위해, 이 적분을 제공하면

$$\begin{aligned}(1) \quad I^2 &= \left(\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right) dz\right) \left(\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right) dz\right) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right) dz dz \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{z^2}{2} - \frac{z^2}{2}\right) dz dz\end{aligned}$$

(2) 하나의 z 를 w 로 치환하면 $\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{z^2+w^2}{2}\right) dz dw$

정의

- 응용과 통계적 추론에서 특히 중요한 분포 및 분포족

2) 이 이중적분을 극좌표 치환하면

(1) $z=r\sin(\theta), w=r\cos(\theta)$ 일 때

$$- |J| = \begin{vmatrix} \frac{\partial r\sin(\theta)}{\partial r} & \frac{\partial r\sin(\theta)}{\partial \theta} \\ \frac{\partial r\cos(\theta)}{\partial r} & \frac{\partial r\cos(\theta)}{\partial \theta} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \sin(\theta) & r\cos(\theta) \\ \cos(\theta) & -r\sin(\theta) \end{vmatrix} = r(\sin^2(\theta) - \cos^2(\theta)) = r$$

$$- \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{z^2+w^2}{2}\right) dzdw = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} r \cdot \exp\left(-\frac{r^2}{2}\right) drd\theta$$

(2) $\frac{r^2}{2}=u$ 로 치환하면 $r \cdot \exp\left(-\frac{r^2}{2}\right) \rightarrow [\exp(-u)]_0^{\infty} = 1$

$$- \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} 1 d\theta = 1$$

정의

- 정규 분포의 mgf

1. 정규분포의 mgf는 다음과 같이 구한다.

$$1) E(e^{tz}) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tz} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right) dz = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(z-t)^2}{2} + \frac{t^2}{2}\right) dz$$

$$2) \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(z-t)^2}{2} + \frac{t^2}{2}\right) dz = e^{\frac{1}{2}t^2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(z-t)^2}{2}\right) dz$$

3) $U = (z - t)$ 로 치환하면

$$(1) e^{\frac{1}{2}t^2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du = e^{\frac{1}{2}t^2} = M(t)$$

$$(2) M'(t) = te^{\frac{1}{2}t^2}, M'(0) = 0$$

$$(3) M''(t) = e^{\frac{1}{2}t^2} + t^2 e^{\frac{1}{2}t^2}, M''(0) = 1$$

정의

- 정규분포의 가법성

1. x_1, \dots, x_n 을 $i=1, \dots, n$ 에 대해 모두 $N(\mu_i, \sigma_i^2)$ 분포를 따르는 독립인 확률변수라고 할 때,

1) $Y = \sum a_i x_i$ 일 때, Y 의 분포는 $N(\sum a_i \mu_i, \sum a_i^2 \sigma_i^2)$ 을 따른다.

2) 따라서, $E(x) = \bar{x} = E\left(\sum \frac{x_i}{n_i}\right) = \frac{1}{n_i} \sum E(x_i)$ 인 결합분포는 $N(\mu, \frac{\sigma}{n})$ 을 따른다.

정의

- 표준정규분포

1. 정규분포의 변환을 $x = bz + a$ 로 정의하면 $z = (x - a) \cdot b^{-1}$

1) 야코비안 $|J| = \frac{\partial(x-a) \cdot b^{-1}}{\partial x} = b^{-1}$

2) 변환을 다시 정리하면

$$\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}b} \exp\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{x-a}{b}\right)^2\right) dz$$

2. 위 변환의 mgf를 구하면

1) $E(e^{(bz+a)t}) = e^{at} E(e^{tbz}) = e^{at} \cdot e^{\frac{1}{2}t^2 b^2} = e^{at + \frac{1}{2}t^2 b^2}$ (MGF의 변환)

2) $M'(0) = a e^{a0 + \frac{1}{2}0^2 b^2} + b^2 0 e^{a0 + \frac{1}{2}0^2 b^2} = a$

3) $M''(0) = a^2 e^{a0 + \frac{1}{2}0^2 b^2} + ab^2 0 e^{a0 + \frac{1}{2}0^2 b^2} + b^2 e^{a0 + \frac{1}{2}0^2 b^2} + ab^2 0 e^{a0 + \frac{1}{2}0^2 b^2} + b^4 0^2 e^{a0 + \frac{1}{2}0^2 b^2} = a^2 + b^2$

4) $\text{Var}(x) = a^2 + b^2 - a^2 = b^2$

정의

- 표준정규분포와 정규분포는 서로 밀접한 관계에 놓여있다.

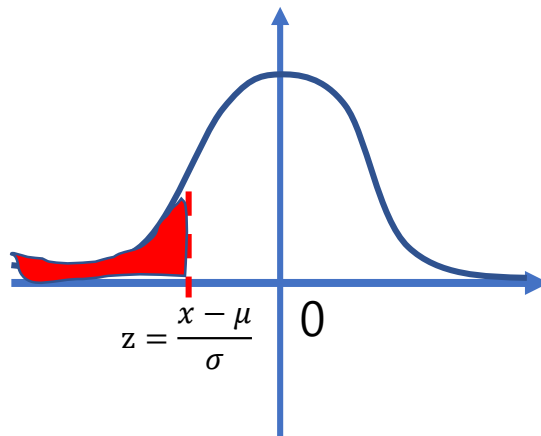
1. $x = \sigma z + \mu$ 이므로, $z = \frac{x - \mu}{\sigma}$ 일 때

1) X 가 $N(a,b)$ 를 따를경우, 그 역함수 $\frac{x-a}{b}$ 는 $N(0,1)$ 을 따른다.

2) 위 특성을 이용하여

$$(1) F_{x}(x) = p(X \leq x) = P(\sigma z + \mu \leq x) = P(Z \leq \frac{x - \mu}{\sigma})$$

(2) 해당 변수가 표준정규분포로 환산했을 때 어디에 위치하는지를 알 수 있다.



정의

- 오염된 정규분포

1. 개요

- 1) 혼합분포의 한 형태로서, 독립인 다른 분포와 결합하여 그 형태가 변한 정규분포
- 2) 결합된 형태를 정규분포로 환원하여 그 구조를 밝혀낼 수 있다.

2. Z 가 $N(0,1)$ 을 따르는 확률변수이고, $I_{1-\varepsilon}$ 는
$$I_{1-\varepsilon} = \begin{cases} 1, & \text{확률이 } 1 - \varepsilon \text{ 일 때} \\ 0, & \text{확률이 } \varepsilon \end{cases}$$

- 1) Z 과 $I_{1-\varepsilon}$ 가 서로 독립이고, 결합 분포가 $W = \textcolor{red}{Z}I_{1-\varepsilon} + \sigma_{\varepsilon}\textcolor{red}{Z}(1-I_{1-\varepsilon})$ 라면, $\textcolor{red}{I}_{1-\varepsilon}$ 는 스위치 역할을 한다.

정의

- 오염된 정규분포

$$2) P(W \leq w) = P[W \leq w \cap (I_{1-\varepsilon} = 1)] + P[W \leq w \cap (I_{1-\varepsilon} = 0)]$$

(1) 조건부 확률의 성질을 사용하면

$$P[W \leq w \mid (I_{1-\varepsilon} = 1)] \cdot P(I_{1-\varepsilon} = 1) + P[W \leq w \mid (I_{1-\varepsilon} = 0)] \cdot P(I_{1-\varepsilon} = 0)$$

(2) 위 식은

$$P[W \leq w \mid (I_{1-\varepsilon} = 1)] \cdot (1 - \varepsilon) + P[W \leq w \mid (I_{1-\varepsilon} = 0)] \cdot \varepsilon$$

(3) $ZI_{1-\varepsilon} + \sigma_\varepsilon Z(1-I_{1-\varepsilon})$ 에서 $I_{1-\varepsilon} = 1$ 일 때 $ZI_{1-\varepsilon} = Z$, $I_{1-\varepsilon} = 0$ 일 때 $\sigma_\varepsilon Z$

$$P[W \leq w \mid (I_{1-\varepsilon} = 1)] \cdot (1 - \varepsilon) + P[W \leq w \mid (I_{1-\varepsilon} = 0)] \cdot \varepsilon$$

$$= P[Z \leq w] \cdot (1 - \varepsilon) + P[Z \leq \frac{w}{\sigma_\varepsilon}] \cdot \varepsilon$$

정의

- 오염된 정규분포

3) 이 때, 각각의 기댓값을 구하면

$$(1) E(w) = E[Z(w) \cdot (1 - \varepsilon) + Z\left(\frac{w}{\sigma_\varepsilon}\right) \cdot \varepsilon] = 0 \cdot (1 - \varepsilon) + 0 \cdot \varepsilon = 0$$

$$\begin{aligned}(2) E[(w - \mu)^2] &= E[z^2 \cdot I^2 + 2\sigma_\varepsilon \cdot zI(1 - I) + \sigma_\varepsilon^2 z^2 (1 - I)^2] \\&= \underbrace{E[z^2]}_1 \cdot E[I^2] + \cancel{2\sigma_\varepsilon \cdot E[z]E[I(1 - I)]} + \sigma_\varepsilon^2 \underbrace{E[z^2]}_1 E[(1 - I)^2] \\&= E[I^2] + \sigma_\varepsilon^2 E[1 - 2I + I^2], \quad I^2 = I \quad \text{이므로} \\&= (1 - \varepsilon) + \sigma_\varepsilon^2 E[1 - (1 - \varepsilon)] = 1 + \varepsilon(\sigma_\varepsilon^2 - 1)\end{aligned}$$

예제

- $N(\mu, \sigma)$ 인 정규분포에서 $P(x \leq 60)$ 일 때 10%이고, $P(x \leq 90)$ 일 때 5%이다. μ, σ 를 구하시오

1. $\frac{60-\mu}{\sigma} = 1.282, \frac{90-\mu}{\sigma} = 1.645$ 이므로, 연립해서 풀면 $\mu=73.1, \sigma=10.2$ 이다.