

# 분포의 지수류

# 정의

- 개요

1. 확률밀도함수의 족  $\{f(x; \theta) : \theta \in \Omega\}$  에서
2.  $f(x; \theta) = \exp[p(\theta)k(x) + H(x) + q(\theta)]$  꼴로 표현되면,  
이 함수를 갖는 분포의 모수를 추정하는 통계량은 완비충분통계량이다.

- 정칙지수류

1.  $f(x; \theta) = \exp[p(\theta)k(x) + H(x) + q(\theta)]$ 에서
  - 1) 이는 분해하면
    - (1)  $\theta$ 에 의존하는 p항과 q항
    - (2)  $\theta$ 에 의존하지 않는 k항과 H항으로 이루어져 있다.

# 정의

- 정칙지수류

1.  $f(x; \theta) = \exp[p(\theta)k(x) + H(x) + q(\theta)]$ 에서

2) 이 때, 다음의 조건을 만족해야한다.

(1)  $X$ 의 범위  $S$ 는  $\theta$ 에 대해 무관하다. 즉 범위는  $\theta$ 에 의존하지 않는다.

(2)  $\theta \in \Omega$ 에 대하여,  $p(\theta)$ 는 연속함수이다.

(3) 각각의 분포 유형에 따라

- $X$ 가 연속형 확률변수일 때,  $\frac{\partial k}{\partial x} \neq \vec{0}$ 인 영역에서  $H(x)$ 는 연속 함수이다.

- $X$ 가 이산형 확률변수일 때,  $K(x)$ 는  $X \in S$ 인 함수이다.

2. 위와 같은 조건을 만족하는 분포를 정칙지수류 라고 한다.

# 정의

- 정칙지수류

3. 정칙지수류는 충분통계량을 갖는다.

1)  $\prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \exp[p(\theta)\sum k(x_i) + H\sum(x_i) + nq(\theta)]$  로 나타낼 수 있고

2) 이 때,  $\exp[p(\theta)\sum k(x_i) + nq(\theta)] \cdot \exp[H\sum(x_i)]$  로 나타낼 수 있으므로

3) 이 때,  $Y_1 = \sum k(x_i)$ 는 충분통계량이다.

# 정의

- 정칙지수류

4. 정칙지수류는 완비충분통계량을 갖는다.

1)  $Y_1 = \sum k(x_i)$  인 통계량을 정의하자. 이 때

(1)  $E[u(Y_1)] = 0$  를 정의하고, 이를 다시 쓰면

$$(2) \int u(y_1)R(y_1)\exp[p(\theta)y_1 + nq(\theta)] dy_1 = 0$$

- 이 때,  $R(y_1)$ 은  $y_1$ 과 관련된 함수이며  $R(y_1)$  은  $\theta$ 와 무관한 함수이다.

2) 라플라스 변환을 실시하면

(1)  $u(y_1)R(y_1) = \vec{0}$ , 이 때  $R(y_1)$ 은 pdf( $y_1$ )의 인수이기 때문에 모든  $y_1 \in S$ 에 대해 0이 아니다.

(2) 따라서,  $u(y_1) = 0$ 이고, 이는 완비성의 정의이기 때문에 증명이 완료된다.

# 정의

• 완비충분통계량  $Y_1 = \sum k(x_i)$

1.  $Y_1 = \sum k(x_i)$  인 통계량을 정의하자.  $Y_1$ 은 다음과 같은 성질을 갖는다.

2)  $E(Y_1) = -n \frac{q'(\theta)}{p'(\theta)}$

(1) 정칙지수류의 한 분포의 CDF를 정의하면

$$\begin{aligned} & - \int_a^b \exp[p(\theta)k(x) + h(x) + q(\theta)] dx \\ & = \exp[q(\theta)] \int_a^b \exp[p(\theta)k(x) + h(x)] dx \\ & = 1 \end{aligned}$$

(2) 위 cdf에서 양변을  $\theta$ 로 미분하면

$$- \exp[q(\theta)] p'(\theta) \int_a^b k(x) \exp[p(\theta)k(x) + h(x)] dx + q'(\theta) \exp[q(\theta)] \int_a^b \exp[p(\theta)k(x) + h(x)] dx = 0$$

(3) 식을 이항하여 정리하면

$$- \frac{q'(\theta) \cancel{\exp[q(\theta)]}}{p'(\theta) \cancel{\exp[q(\theta)]}} = \frac{q'(\theta)}{p'(\theta)} = \frac{\int_a^b k(x) \exp[p(\theta)k(x) + h(x)] dx}{\int_a^b \exp[p(\theta)k(x) + h(x)] dx} = \frac{E[k(x)]}{1}$$

# 정의

- 완비충분통계량  $Y_1 = \sum k(x_i)$

1.  $Y_1 = \sum k(x_i)$  인 통계량을 정의하자.  $Y_1$ 은 다음과 같은 성질을 갖는다.

3)  $\text{Var}(Y_1) = -n \frac{1}{p'(\theta)^2} [p''(\theta)q'(\theta) - q''(\theta)p'(\theta)]$

(1)  $E[k(x)]$ 를 한번 더 미분하면  $E[k(x)^2]$  를 도출할 수 있고

(2) 이를 이용하면 분산을 구할 수 있다.

# 예제

- 정규분포에서의 완비충분통계량

1.  $X_1, \dots, X_n$ 이 pdf  $f(x; \theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\theta)^2}{2\sigma^2}\right)$ 를 갖는  $n(\theta, \sigma^2)$ 에서 추출한 확률표본이라 하자.

1) 이 식을 고쳐서 다시 쓰면

(1)  $\exp\left[\frac{\theta}{\sigma^2} \sum x_i - \frac{\sum x_i^2}{2\sigma^2} - \log(\sqrt{2\pi}\sigma) - \frac{n\theta}{2\sigma^2}\right]$  이고 이 식은 정칙지수조건을 만족한다.

(2) 따라서,  $Y_1 = \sum k(x_i)$  는 완비충분통계량이다.

2) 이 때,  $Y_1$  의 평균과 분산을 구하면

(1)  $f(y_1) = R(y_1) \exp\left[\frac{\theta}{\sigma^2} y_1 - \frac{y_1}{2\sigma^2} - \log(\sqrt{2\pi}\sigma) - \frac{n\theta}{2\sigma^2}\right]$  에서

(2)  $E(Y_1) = -n \frac{q'(\theta)}{p'(\theta)}$  에서

-  $p'(\theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \frac{\theta}{\sigma^2} = \frac{1}{\sigma^2}$ ,  $q'(\theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \frac{\theta^2}{2\sigma^2} = \frac{\theta}{\sigma^2}$  에서  $-n \frac{\frac{\theta}{\sigma^2}}{\frac{1}{\sigma^2}} = -n\theta$

(3) 따라서  $E\left(\frac{Y_1}{n}\right) = \theta$  이므로, 완비충분통계량에 대한 함수  $\frac{Y_1}{n}$ 은 MVUE이다.



# 예제

- 정규분포에서의 완비충분통계량

1.  $X_1, \dots, X_n$ 이 pdf  $f(x; \theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\theta)^2}{2\sigma^2}\right)$ 를 갖는  $n(\theta, \sigma^2)$ 에서 추출한 확률표본이라 하자.

1) 이 식을 고쳐서 다시 쓰면

(1)  $\exp\left[\frac{\theta}{\sigma^2} \sum x_i - \frac{\sum x_i^2}{2\sigma^2} - \log(\sqrt{2\pi}\sigma) - \frac{n\theta}{2\sigma^2}\right]$  이고 이 식은 정칙지수조건을 만족한다.

(2) 따라서,  $Y_1 = \sum k(x_i)$  는 완비충분통계량이다.

2) 이 때,  $Y_1$  의 평균과 분산을 구하면

(1)  $f(y_1) = R(y_1) \exp\left[\frac{\theta}{\sigma^2} y_1 - \frac{y_1}{2\sigma^2} - \log(\sqrt{2\pi}\sigma) - \frac{n\theta}{2\sigma^2}\right]$  에서

(2)  $E(Y_1) = -n \frac{q'(\theta)}{p'(\theta)}$  에서

-  $p'(\theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \frac{\theta}{\sigma^2} = \frac{1}{\sigma^2}$ ,  $q'(\theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \frac{\theta^2}{2\sigma^2} = \frac{\theta}{\sigma^2}$  에서  $-n \frac{\frac{\theta}{\sigma^2}}{\frac{1}{\sigma^2}} = -n\theta$

(3) 따라서  $E\left(\frac{Y_1}{n}\right) = \theta$  이므로, 완비충분통계량에 대한 함수  $\frac{Y_1}{n}$ 은 MVUE이다.