

2차 형태

정의

- 개요

1. n개 변수가 2차의 동차 다항식으로 이루어진 경우, 이를 2차 형태라고 한다.

1) 예를들어 분산 $\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \sum_{i=1}^n \left(x_i - \frac{\sum x_i}{n}\right)^2 = \sum_{i=1}^n (x_i^2 + 2\bar{x}x_i + \bar{x}^2)$

$$= \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2 \sum_{i=1}^n \frac{\sum x_i}{n} x_i + n \sum_{i=1}^n \frac{\sum x_i^2}{n^2} = \frac{n-1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 + \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i x_j$$

는 2차함수꼴로 나타낼 수 있다.

정의

- 2차형태 확률변수의 가법성

1. $Q = Q_1 + Q_2 + \dots + Q_{k-1} + Q_k$ 가 각각 $N(\mu_i, \sigma^2)$ 를 따르는 iid인 실2차형태라고 하자.

2. 이 때, $\frac{Q}{\sigma^2}, \frac{Q_1}{\sigma^2}, \dots, \frac{Q_{k-1}}{\sigma^2}, \frac{Q_k}{\sigma^2}$ 는 각각 자유도가 $r, r_1 \dots r_k$ 를 따르는 x^2 분포를 따른다.

1) 이 때, $\frac{Q}{\sigma^2} = \frac{Q_1}{\sigma^2} + \dots + \frac{Q_{k-1}}{\sigma^2} + \frac{Q_k}{\sigma^2}$ 를 1.에서 다시 정의한다면

2) $\frac{Q_k}{\sigma^2}$ 는 $x^2(r - r_1 - \dots - r_{k-1})$ 인 카이제곱분포를 따른다.

예제

- F분포의 도출

1. (열차원의 도출) 전체 열의 통계량 \bar{x} 를 각각 정의하면

$$1) \text{ 열평균 } \bar{x}_{cn} = \begin{bmatrix} \bar{x}_{.1} \\ \bar{x}_{.2} \\ \vdots \\ \bar{x}_{.b} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{X_{11}+X_{21}+\cdots+X_{a1}}{a} \\ \frac{X_{12}+X_{22}+\cdots+X_{a2}}{a} \\ \vdots \\ \frac{X_{1b}+X_{2b}+\cdots+X_{ab}}{a} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sum_{i=1}^a x_{i1}}{a} \\ \frac{\sum_{i=1}^a x_{i2}}{a} \\ \vdots \\ \frac{\sum_{i=1}^a x_{ib}}{a} \end{bmatrix}$$

예제

- F분포의 도출

2) 이 때, 크기 $n = ab$ 인 확률표본의 분산 S^2 은

(1) 분모인 $(ab-1)$ 를 S^2 이 있는 항으로 이항하면
 $(ab-1)S^2 = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x})^2$

(2) $(x_{ij} - \bar{x})^2$ 를 $[(x_{ij} - \bar{x}_i) + (\bar{x}_i - \bar{x})]^2$ 로 분리하면

$$\begin{aligned} & - \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b [(x_{ij} - \bar{x}_i) + (\bar{x}_i - \bar{x})]^2 \\ & = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_i)^2 + \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (\bar{x}_i - \bar{x})^2 + 2 \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_i)(\bar{x}_i - \bar{x}) \end{aligned}$$

- 이 때, $\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_i)(\bar{x}_i - \bar{x}) = \sum_{i=1}^a [(\bar{x}_i - \bar{x}) \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_i)]$ 에서

$\sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_i) = 0$ 이므로, 이 교차항은 소거된다.

(3) 한편, $\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (\bar{x}_i - \bar{x})^2 = b \sum_{i=1}^a (\bar{x}_i - \bar{x})^2$ 이므로, 정리하면

$$- \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_i)^2 + b \sum_{i=1}^a (\bar{x}_i - \bar{x})^2$$

예제

- F분포의 도출

3) 위를 2차형식으로 표현하면

$$(1) \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_i)^2 + b \sum_{i=1}^a (\bar{x}_i - \bar{x})^2 = Q_1 + Q_2 = Q$$

- 이 때, 전체 $\frac{Q_1}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^a [\sum_{j=1}^b \frac{(x_{ij} - \bar{x}_i)^2}{\sigma^2}]$ 는 $x^2(b-1)$ 의 **a개의 선형결합**과 같다.

- 따라서 x^2 의 가법성에 따라 $\sum_{i=1}^a x^2(b-1) \sim x^2(a(b-1))$

(2) 한편, $Q_1 = Q - Q_2$ 이고, 가법성에 따라 $Q_2 \sim x^2(r - r_1)$ 이므로

- $(r - r_1) = ab - 1 - a(b - 1) = \mathbf{a - 1}$

- 따라서 $Q_2 \sim x^2(\mathbf{a - 1})$

예제

- F분포의 도출

2. (행차원의 증명) 한편, 마찬가지로 행 평균을 정의하면

$$1) \text{ 행평균 } \bar{x}_{nr} = \begin{bmatrix} \bar{x}_{1.} \\ \bar{x}_{2.} \\ \vdots \\ \bar{x}_{a.} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{X_{11}+X_{12}+\cdots+X_{1b}}{b} \\ \frac{X_{21}+X_{22}+\cdots+X_{2b}}{b} \\ \vdots \\ \frac{X_{a1}+X_{a2}+\cdots+X_{ab}}{b} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sum_{i=1}^b x_{1i}}{b} \\ \frac{\sum_{i=1}^b x_{2i}}{b} \\ \vdots \\ \frac{\sum_{i=1}^b x_{ai}}{b} \end{bmatrix}$$

예제

- F분포의 도출

2) 열평균을 도출한 것과 동일한 수준에서 논의를 진행하면

(1) 중간 단계를 생략하고, 바로 $\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_j)^2 + a \sum_{j=1}^b (\bar{x}_j - \bar{x})^2$ 에서

- $\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_j)^2 + a \sum_{j=1}^b (\bar{x}_j - \bar{x})^2 = Q_3 + Q_4 = Q$

(2) 이 때, $\frac{Q_3}{\sigma^2} = \sum_{j=1}^b \left[\sum_{i=1}^a \left[\frac{(x_{ij} - \bar{x}_j)^2}{\sigma^2} \right] \right]$ 는 $x^2(a-1)$ 의 **b개의 선형결합**과 같다.

- 따라서 x^2 의 가법성에 따라 $\sum_{j=1}^b x^2(a-1) \sim x^2(\mathbf{b(a-1)})$

(3) $Q_4 = Q - Q_3$ 에서 $Q_4 \sim x^2(r - r_3)$

- $(r - r_3) = ab - 1 - b(a - 1) = \mathbf{b - 1}$

- 따라서 $Q_4 \sim x^2(\mathbf{b - 1})$

예제

- F분포의 도출

3. 마지막으로 전체 평균을 정의하면

1) 전체 평균 $\bar{x} = \frac{X_{11}+X_{12}+\dots+X_{ab}}{a \cdot b} = \frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_{ij}}{a \cdot b}$

2) 이 때 $x_{ij} - \bar{x}$ 를 \bar{x}_{nr} 와 \bar{x}_{cn} , \bar{x} 로 다시 나타내면

(1) $(\bar{x}_{nr} - \bar{x}) + (\bar{x}_{cn} - \bar{x}) + (x_{ij} - \bar{x}_{nr} - \bar{x}_{cn} + \bar{x})$

(2) 따라서 $(ab-1)S^2 = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x})^2$ 는

- $(ab-1)S^2 = b \sum_{i=1}^a (\bar{x}_i - \bar{x})^2 + a \sum_{j=1}^b (\bar{x}_j - \bar{x})^2 + \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^b (x_{ij} - \bar{x}_i - \bar{x}_j + \bar{x})^2$

- 이를 2차형식 표현으로 표현하면 $Q = Q_2 + Q_4 + Q_5$

3) 이 때, $Q_2 \sim x^2(a-1)$, $Q_4 \sim x^2(b-1)$ 이므로 Q_5 는

(1) $(r - r_2 - r_4) = ab - 1 - a + 1 - b + 1 = (a-1)(b-1)$ 이다.

(2) 따라서 $Q_5 \sim x^2((a-1)(b-1))$

예제

- F분포의 도출

4. 이제, 다음의 F통계량들을 정의할 수 있다.

1) 2차 형태의 통계량들이 서로 독립임을 가정했으므로

$$(1) \frac{Q_4}{Q_3} = \frac{Q_4 / \sigma^2(b-1)}{Q_3 / \sigma^2 b(a-1)} = \frac{Q_4 / (b-1)}{Q_3 / b(a-1)} \sim F(b-1, b(a-1))$$

$$(2) \frac{Q_4}{Q_5} = \frac{Q_4 / \sigma^2(b-1)}{Q_5 / \sigma^2((a-1)(b-1))} = \frac{Q_4 / (b-1)}{Q_5 / ((a-1)(b-1))} \sim F(b-1, (a-1)(b-1))$$

2) 이 통계량들은 충분통계량이 정규분포를 따르는 우도비 검정에서 활용할 수 있다.