

2차 형태의 분포

# 정의

- 개요

1. 행렬  $A = \Gamma^T \Lambda \Gamma$  로 고유분해 하자.

1) 이 때, 고유값행렬  $\Lambda$ 는 대각행렬이므로  $\Gamma^T \Lambda \Gamma = \sum_{i=1}^n \lambda_i V_i V_i^T$ 로 표현이 가능하다.

2. 또한, 대각합 연산자를  $\text{tr } A$ 로 정의할 때

1)  $\text{tr}(aA + bB) = a\text{tr}A + b\text{tr}B$

2)  $\text{tr}(ABC) = \text{tr}(BCA) = \text{tr}(CAB)$  이다.

3. 또한  $Q = X^T A X$ 를 2차형태라고 정의할 때, 이 기댓값

1)  $E(Q) = A\Sigma + \mu^T A \mu$ 로 나타낼 수 있다.(단,  $\mu$ 는 평균,  $\Sigma$ 는 공분산 행렬)

2) 이를 증명하면

(1)  $E(Q) = E(\text{tr}[X^T A X]) = E(\text{tr}[A X^T X]) = \text{tr} A E[X^T X] = \text{tr} A (\Sigma + \mu^T \mu) = A\Sigma + \mu^T A \mu$ 이다.

# 정의

- 2차 형태 Q의 MGF

1. 2차형태  $Q = \sigma^{-2}X^TAX$ 가 존재할 때, Q의 mgf는

$$M(t) = \prod_{i=1}^n (1 - 2t\lambda_i)^{-1/2} = |I - 2tA|^{-1/2} \text{ 을 갖는다.}$$

2. 이를 증명하면

1)  $A = \Gamma^T \Lambda \Gamma = \sum_{i=1}^n \lambda_i V_i V_i^T$  에서

(1)  $Q = \sigma^{-2}X^TAX = \sum_{i=1}^n \lambda_i \sigma^{-2} V_i^2 X^2 = \sum_{i=1}^n \lambda_i (\sigma^{-1} V_i X)^2$  이다.

(2)  $\Gamma^T = [V_1 \cdots V_k]$  라고 하고,  $w = \sigma^{-1} \Gamma X$  라고 하면

- 이 때  $X \sim N_n(0, \sigma^2 I)$  이고, 정규직교기저의 성질에 따라  $\Gamma^T \Gamma = I$  이므로

-  $W \sim N_n(0, I_r)$  이다.

2)  $Q = \sigma^{-2}X^TAX$ 를  $\sum_{i=1}^n \lambda_i w_i^2$ 로 나타내면,

(1)  $w_i^2$ 은 각각  $x^2(1)$ 을 따르고, 따라서

(2)  $E[\exp\{tQ\}] = E[\exp\{t \sum_{i=1}^n \lambda_i w_i^2\}] = \prod_{i=1}^n (1 - 2t\lambda_i)^{-1/2}$  이다.

3) 한편,  $|I - 2tA|^{-1/2} = |\Gamma^T \Gamma - 2t\Gamma^T \Lambda \Gamma| = |\Gamma^T (I - 2t\Lambda) \Gamma| = |I - 2t\Lambda| = \prod_{i=1}^n (1 - 2t\lambda_i)^{-1/2}$  이므로

(1) 이것이 바로 원하는 결과이다.

# 정의

- 2차 형태 Q의 응용

1.  $X = [X_1, \dots, X_n]$  이  $N_n(\mu, \Sigma)$ 라고 하자.  $(X - \mu)^T \Sigma^{-1} (X - \mu)$  는  $x^2(n)$ 을 따른다.

1)  $\Sigma = \Gamma^T \Lambda \Gamma$ 로 고유분해하면

2)  $\Sigma^{-1} = \Gamma^T \Lambda^{-1} \Gamma = \Gamma^T \Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma \Gamma^T \Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma$  이고

(1) 이 때  $(X - \mu)^T \Sigma^{-1} (X - \mu)$  는

(2)  $(X - \mu)^T \Gamma^T \Lambda^{-1/2} \Gamma \Gamma^T \Lambda^{-1/2} \Gamma (X - \mu)$  와 같고

-  $\Gamma \Gamma^T = I$  ,  $(X - \mu)^T \Gamma^T \Lambda^{-1/2} = [\Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma (X - \mu)]^T$  이므로

-  $[\Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma (X - \mu)]^T \cdot I \cdot [\Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma (X - \mu)]$

(3) 이 때,  $Y = AX + b \sim N_m(A\mu + b, A\Sigma A^T)$  이므로

-  $\Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma (X - \mu) \sim N_m(\Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma \mu - \Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma \mu, \Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma \Gamma^T \Lambda^{-\frac{1}{2}}) = N_m(0, I)$

3) 따라서,  $(X - \mu)^T \Sigma^{-1} (X - \mu) = [\Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma (X - \mu)]^T \cdot I \cdot [\Lambda^{-\frac{1}{2}} \Gamma (X - \mu)]$  에서

(1)  $[N_m(0, I)]^T \cdot I \cdot [N_m(0, I)] \sim x^2(n)$  이므로

(2) 결론적으로  $(X - \mu)^T \Sigma^{-1} (X - \mu) \sim x^2(n)$  이다.

# 정의

- A가 멱등행렬일때 성질

1. A가  $A^2 = A$ 인 멱등행렬이라고 할 때, 그 고유값은 0 or 1 이다.

1) 이 때,  $\lambda$ 를 고유벡터  $v$ 에 상응하는 고유값이라고 할 때

2)  $\lambda v = Av = A^2v = \lambda Av = \lambda^2 v$

(1) 이 때,  $\lambda v - \lambda^2 v = 0$ 에서  $\lambda(\lambda - 1)v = 0$  이므로,  $\vec{v} \neq 0$ 일 때  $\lambda = 0$  or 1 이다.

**(2) 반대로  $\lambda = 0$  or 1 일때 A는 멱등행렬이다.**

2. A가 멱등행렬일경우 그 대각합은 A의 Rank와 일치한다.

1)  $\text{tr} A = \text{tr} \Lambda \Gamma^T \Gamma = \text{tr} \Lambda = \text{Rank}(A)$  이다.

2) 즉, A가 멱등행렬인 경우, 그 대각합은 A의 Rank와 같다.

# 정의

- A가 멱등행렬일때 성질

3.  $X = [X_1, \dots, X_n]$  이 iid  $N(0, \sigma^2)$  일 때, Rank가  $r$ 인 A가 멱등행렬이 조건은  $Q = X^T A X \sim \chi^2(r)$ 을 따르는 것이다.

1) 멱등행렬의 고윳값  $\lambda_1 \cdots \lambda_r = 1$ 이고

2) 조건에 따라  $Q \sim \chi^2(r)$ 을 따른다면

(1) 결합 MGF는  $\prod_{i=1}^n (1 - 2t\lambda_i)^{-1/2}$  을 따른다.

(2) 이 때,  $\lambda_1 \cdots \lambda_r = 1$  이면  $\prod_{i=1}^n (1 - 2t\lambda_i)^{-1/2} = (1 - 2t)^{-r/2}$  이고 이는  $\chi^2(r)$ 의 mgf이다.

3) 따라서, A는 앞서 살펴본 멱등행렬의 성질에 따라 멱등행렬이다.