

제8장. 트레이스, 특수한 행렬

8.1 트레이스 (Trace)

행렬의 rank와 다르게
정방행렬일때만

◎ 트레이스(Trace) : $tr(\underbrace{A}_{n \times n}) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$ (정방행렬의 대각원소의 합)

Theorem 8.1

정방행렬 A, B 에 대하여 다음이 성립한다.

$$A = \begin{pmatrix} 8 & 4 & 2 \\ 2 & -3 & 0 \\ 1 & 2 & 4 \end{pmatrix}$$

$$tr(A) = 8 - 3 + 4 = 9$$

$$(1) \ tr(A + B) = tr(A) + tr(B)$$

$$(2) \ tr(cA) = c \cdot tr(A), \quad c \in R$$

$$(3) \ tr(AB) \neq tr(A) \times tr(B)$$

★ Theorem 8.2 $tr(AB) = tr(BA)$ (AB 와 BA 가 둘 다 정의되는 경우)

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & -1 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}_{3 \times 2}, \quad B = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 1 \\ 2 & 4 & 5 \end{pmatrix}_{2 \times 3}$$

$$\rightarrow AB = \begin{pmatrix} 9 & 10 & 16 \\ 4 & -8 & 3 \\ 24 & 16 & 34 \end{pmatrix}_{(3 \times 3)}, \quad BA = \begin{pmatrix} 3 & 17 \\ 20 & 32 \end{pmatrix}_{(2 \times 2)}$$

A, B가 각각 정방행렬이 아니더라도, AB와 BA가 모두 정의되는 경우

Theorem 8.3 $tr(ABC) = tr(CAB) = tr(BCA)$ (ABC, CAB, BCA 가 모두 잘 정의되는 경우) $AB=P$ 치환

Th 8.2 $tr(ABC) = tr(PC) = tr(CP) = tr(CAB)$

(P :정칙, Λ :대각)
참고) A 가 대각화가능일 때 $P^{-1}AP = \Lambda$
 $\therefore tr(A) = tr(P^{-1}AP)$
 $= tr(\Lambda) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$

Theorem 8.4 $tr(P^{-1}AP) = tr(A)$ (P 는 정칙행렬)

$$tr(P^{-1}AP) = tr(\underbrace{APP^{-1}}_I) = tr(A)$$

Theorem 8.5

$A_{n \times n}$ 의 고유값이 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 일 때 다음이 성립한다.

(1) $tr(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$

중근을 가질 때는 중복해서 나열

ex) $A_{4 \times 4} \rightarrow \lambda_1=2, \lambda_2=3, \lambda_3=\lambda_4=5$ 인 경우

(2) $tr(A^k) = \sum_{i=1}^n \lambda_i^k$
 \downarrow
 $A \times A \times \dots \times A$
 $\quad \quad \quad k \text{ 번}$

* Th 8.5는 A 의 대각화가능여부와 관계없이 성립한다.

(3) $tr(A^{-1}) = \sum_{i=1}^n \frac{1}{\lambda_i}$ (A 가 정칙행렬인 경우)

8.3 직교행렬 (Orthogonal Matrix)

Definition

정방행렬 C 가 다음을 만족하면 직교행렬이라고 한다.

$$C^T C = C C^T = I$$

$AB=I \quad \hookrightarrow C^T = C^{-1}$
 $\hookrightarrow A^{-1} \text{ (역행렬)}$

Theorem 8.7

- (1) 직교행렬의 역행렬이나 전치행렬도 직교행렬이다.
- (2) 두 개 또는 그 이상의 직교행렬의 곱도 직교행렬이다.

Theorem 8.8 C 가 직교행렬이면 $\det(C) = 1$ or -1 이다.

$$C^T C = I$$

$$\begin{aligned} \det(C^T C) &= \det(I) \\ &= \det(C^T) \det(C) \\ &= 1 \end{aligned}$$

$$\det(C^T) = \det(C) \text{ 이므로 } \det(C)^2 = 1$$

$$\therefore \det(C) = 1 \text{ or } -1$$

Theorem 8.9

↗ 곱이성립

행렬 C 가 $n \times n$ 직교행렬이고 A 가 $n \times n$ 행렬이면 다음을 만족한다.

$$\det(C^T A C) = \det(A)$$

$$\begin{aligned} \det(C^T A C) &= \det(C^T) \det(A) \det(C) \\ &= \det(A) \underbrace{\det(C)^2}_{=1} \quad \because \text{행렬식 값은 상수이므로 자리바꿈가능} \end{aligned}$$

참고) A 가 대각화가능 $\det(P^{-1}AP) = \det(\Lambda)$

$$\det(P^{-1}) \det(A) \det(P) = \frac{1}{\cancel{\det(P)}} \cancel{\det(P)} \det(A)$$

$$\therefore \det(A) = \det(\Lambda) = \prod_{i=1}^n \lambda_i \text{ (고유값의 곱)} : \text{대각타를 이용해 증명함}$$

참고) 두 정방행렬 A, B에 대해 $AB = \emptyset$ (영행렬) 이면

① 행렬 A, B가 둘다 비정칙이거나

② A, B중 하나가 \emptyset

즉 $\det(A) \det(B) = \det(\emptyset) = 0$

i) $\det(A)=0, \det(B)=0$

: A, B 둘다 비정칙

ii) $\det(A)=0, \det(B) \neq 0$

: A는 \emptyset , B는 정칙

iii) $\det(A) \neq 0, \det(B)=0$

: A는 정칙, B는 \emptyset

8.4 멱등행렬 (Idempotent Matrix)

가운데 same

가운데 same

◎ 멱등행렬 : (정방행렬에서) $A^2 = A$ 을 만족하는 행렬

↪ 주대각행렬으로 가정

Theorem 8.10

유일한 정칙 멱등행렬은 단위행렬이다.

즉, 일반적으론 멱등행렬은 비정칙행렬 (영행렬, I)

$I^2 = I$

$I \cdot I = I$

$A^2 - A = 0 \rightarrow A(A - I) = 0$

(\because 멱등행렬 A이므로 \emptyset 이 될 수 없음)

$\Rightarrow A - I = \emptyset, A = I$

Theorem 8.11 멱등행렬의 고유값은 0 또는 1이다.

$A\alpha = \lambda\alpha$ ($\alpha \neq 0$)

$A\alpha = AA\alpha = A\lambda\alpha = \lambda A\alpha = \lambda\lambda\alpha = \lambda^2\alpha$

A가 멱등행렬이므로 $A^2 = A$, 따라서 $A\alpha = \lambda\alpha = \lambda^2\alpha$

$\lambda\alpha - \lambda^2\alpha = 0, \lambda(\lambda - 1)\alpha = 0$

$\alpha \neq 0$ 이므로 $\lambda(\lambda - 1) = 0, \lambda = 0$ 또는 $\lambda = 1$

Theorem 8.12

$A_{n \times n}$ 가 대칭인 역등행렬이며 $\text{rank}(A) = r$ 일 때,

$$C^T A C = R = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

을 만족하는 직교행렬 C 가 존재한다.

대칭행렬의 대각화 $\rightarrow C^T A C = \Lambda$ (C : 직교, Λ : 대각) $\rightarrow A$ 의 주값을 행으로 가진
(0, 1, 7)

$n=4$ 인 경우 $\text{rank}(A) = 3$ 일 때 ($r=3$)

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

I

Theorem 8.13

$A_{n \times n}$: 대칭, 역등행렬 $\Rightarrow \text{rank}(A) = \text{tr}(A)$

$$\text{tr}(A) = \text{tr}(C^T A C) = \text{tr}(R) = \text{tr}\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = r = \text{rank}(A)$$

(대각원소의 합 나)

〈다음의 사실을 증명해볼 것-과제〉

Theorem 8.14

A, B 가 멱등행렬이고 $AB = BA$ 이면 AB 는 멱등행렬이다.

Theorem 8.15

A 가 멱등행렬이고 C 가 직교행렬이면 $C^T A C$ 는 멱등행렬이다.

Theorem 8.16

A 가 멱등행렬이면

(1) $I - A$ 는 멱등행렬이다.

(2) $A(I - A) = (I - A)A = O$

멱등행렬의 정의 $(I-A)^2 = I-A$ 인지 확인하면 된다.

$$\begin{aligned} \underline{(I-A)^2} &= (I-A)(I-A) = I^2 - IA - AI + A^2 \\ &= I - 2A + A^2 \end{aligned}$$

A 가 멱등행렬이므로 $A^2 = A \rightarrow = \textcircled{I-A}$ 만족한다.

명칭행렬의 예

$$J_n = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}; \text{ 모든 원소가 1인 } n\text{-차 정방행렬}$$

Example

1) **중심화행렬**) $C_n = I - \frac{1}{n} J_n \rightarrow$ 대각원소는 $1 - \frac{1}{n}$, 비대각원소는 $-\frac{1}{n}$ 인 n -차 정방행렬

명칭행렬이다.

→ 과제!

자외로해될

($C_n = C_n^2$ 인지)

$$= \begin{pmatrix} 1 - \frac{1}{n} & -\frac{1}{n} & -\frac{1}{n} & \dots & -\frac{1}{n} \\ \vdots & 1 - \frac{1}{n} & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & 1 - \frac{1}{n} & \\ & & & & 1 - \frac{1}{n} \end{pmatrix}$$

2) hat matrix (or projection matrix)

$X_{(n \times p)}$: data matrix ($n > p$) , X 는 full rank

$$H = X(X^T X)^{-1} X^T$$

$H^2 = H$ 인가.

정답 4.39.

$$\begin{aligned} H^2 &= X(X^T X)^{-1} \underbrace{X^T X(X^T X)^{-1}}_I X^T \\ &= \underbrace{X(X^T X)^{-1} X^T}_H \end{aligned}$$

1) 과제에서 확인해 볼 것