



<정리 4.1.2>

행렬 A 가 0으로 구성된 행 또는 열을 갖고 있는 정방행렬이면 $\det(A) = 0$

<정리 4.1.3>

행렬 A 가 상각행렬이면 $\det(A)$ 는 주대각선 원소들의 곱과 같다.

<정의 4.1.4>

정방행렬 A 에서 제 i 행과 제 j 열을 삭제해서 얻은 행렬의 행렬식을 성분 a_{ij} 의 소행렬식이라 하고 이것을 M_{ij} 로 나타낸다.
 $C_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$ 를 a_{ij} 의 여인수라고 한다.

<정리 4.1.5>

$n \times n$ 행렬의 행렬식은 어느 한 행 또는 열의 원소에 곱해 대응하는 여인수들의 곱을 합하여 계산된다. 모든 $1 \leq i \leq n$ 과 $1 \leq j \leq n$ 에 대하여 $\det(A)$ 는

$$\det(A) = a_{1j}C_{1j} + a_{2j}C_{2j} + \cdots + a_{nj}C_{nj}$$

(j번째 열에 관한 여인수 전개)

$$\det(A) = a_{i1}C_{i1} + a_{i2}C_{i2} + \cdots + a_{in}C_{in}$$

(i번째 행에 관한 여인수 전개)

<정리 4.2.2> A 를 $n \times n$ 행렬

(a) 행렬 A 의 한 행(열)에 상수 k 를 곱하여 얻은 행렬을

$$B \Rightarrow \det(B) = k \det(A)$$

(b) 행렬 A 의 두 행(열)을 교환하여 얻은 행렬을

$$B \Rightarrow \det(B) = -\det(A)$$

(c) 행렬 A 의 한 행(열)에 다른 한 행(열)의 상수배를 더한 행렬을 $B \Rightarrow \det(B) = \det(A)$

<정리 4.2.3> A 를 $n \times n$ 행렬

- (a) A 의 두 행 또는 두 열이 같으면, $\det(A) = 0$
- (b) A 의 두 행 또는 두 열이 비례이면, $\det(A) = 0$
- (c) $\det(kA) = k^n \det(A)$

<정리 4.2.4>

정방행렬 A 가 가역행렬일 필요충분 조건은 $\det(A) \neq 0$

<정리 4.2.5> A 와 B 가 같은 크기의 정방행렬이라면,

$$\det(AB) = \det(A)\det(B)$$

$$- A^n = AA \cdots A \quad (n \text{은 } \mathbb{N})$$

$$\det(A^n) = [\det(A)]^n$$

<정리 4.2.6> A 가 가역행렬이면

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

<정리 4.2.7> A 가 $n \times n$ 행렬이면, 다음은 동치이다.

- (a) A 의 행(또는 열)들은 일차 독립이다.
- (b) A 는 기본행렬의 곱으로 표현할 수 있다.
- (c) A 는 가역행렬이다.
- (d) $Ax = 0$ 는 자명한 해만 가진다.
- (e) $Ax = b$ 는 \mathbb{R}^n 의 모든 b 에 대해 해가 존재한다.
- (f) $Ax = b$ 는 \mathbb{R}^n 의 모든 b 에 대해 유일한 해를 가진다.
- (g) A 의 열 벡터들은 일차 독립이다.
- (h) A 의 행 벡터들은 일차 독립이다.
- (i) $\det(A) \neq 0$

<정리 4.3.1>

정방행렬의 어떠한 행(열)의 성분을 다른 행(열)의 성분의 여인수들을 곱하여서 그 합은 0

<정리 4.3.2> A 가 $n \times n$ 행렬이고 C_{ij} 는 a_{ij} 의 여인수이면 다음 행렬을 A 의 여인수 행렬

$$C = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1n} \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ C_{n1} & C_{n2} & \cdots & C_{nn} \end{bmatrix}$$

이 행렬의 전치행렬을 A 의 팔립행렬, $\text{adj}(A)$ 로 표기

<정리 4.3.3> A 가 가역행렬이면

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \text{adj}(A)$$

<정리 4.3.4>

[Cramer 규칙] $Ax=b$ 가 n 개의 미지수와 n 개의 방정식으로 이루어진 선형계일 때, 선형계가 유일한 해를 가질 필요충분조건은 $\det(A) \neq 0$ 이며, 이 경우 해는

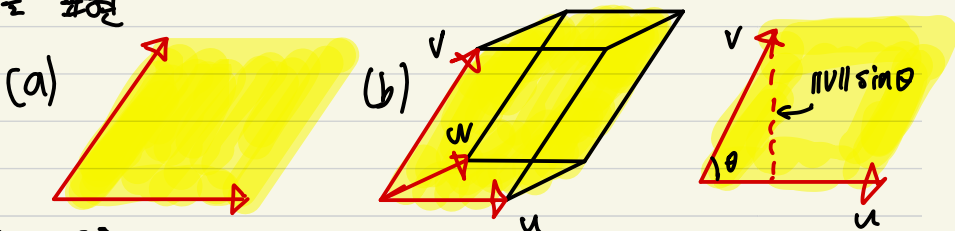
$$x_1 = \frac{\det(A_1)}{\det(A)} \quad x_2 = \frac{\det(A_2)}{\det(A)} \quad \dots \quad x_n = \frac{\det(A_n)}{\det(A)}$$

여기서 A_j 는 A 의 j 번째 열이 b 로 바뀐 행렬

<정리 4.3.5>

(a) A 가 2×2 행렬이면, $|\det(A)|$ 는 A 의 2개 열벡터가
시점이 같을 때 2개 벡터를 이루는 평행사변형의
면적을 표현

(b) A 가 3×3 행렬이면, $|\det(A)|$ 는 A 의 3개 열벡터가
시점이 같을 때 3개 벡터를 이루는 3차원 유클리드 공간에서의
부피를 표현



<정리 4.3.6>

자평 평면에서 꼭지점이 $P_1(x_1, y_1)$, $P_2(x_2, y_2)$, $P_3(x_3, y_3)$
로 주어진 삼각형, 삼각형은 P_1 에서 P_2 , P_3 까지 시점
반대방향으로 그려지는 것, 삼각형의 면적은

$$\Delta P_1 P_2 P_3 \text{의 면적} = \frac{1}{2} \begin{vmatrix} x_1 & y_1 & 1 \\ x_2 & y_2 & 1 \\ x_3 & y_3 & 1 \end{vmatrix}$$

* (x_3, y_3) 가 원점이면, 정리 4.3.6에서 삼각형의 면적은
2x2 행렬식으로 표현

$$\Delta P_1 P_2 P_3 \text{ 면적} = \frac{1}{2} \begin{vmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{vmatrix}$$

<정리 4.2.7>은 선형계가 유일한 해를 가질 필요충분조건

$$\begin{vmatrix} | & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^{n-1} \\ | & x_2 & x_2^2 & \dots & x_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ | & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} \neq 0$$

<정의 4.3.7> $u = (u_1, u_2, u_3)$ 와 $v = (v_1, v_2, v_3)$ 가 \mathbb{R}^3 의 벡터 $u \times v$ 를 표시하는 u 와 v 의 외적은

$$u \times v = (u_2 v_3 - v_3 u_2, u_3 v_1 - u_1 v_3, v_1 u_2 - u_2 v_1)$$

$$u \times v = \left(\begin{vmatrix} u_2 & u_3 \\ v_2 & v_3 \end{vmatrix}, - \begin{vmatrix} u_1 & u_3 \\ v_1 & v_3 \end{vmatrix}, \begin{vmatrix} u_1 & u_2 \\ v_1 & v_2 \end{vmatrix} \right)$$

$$u \times v = \begin{vmatrix} i & j & k \\ u_1 & u_2 & u_3 \\ v_1 & v_2 & v_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} u_2 & u_3 \\ v_2 & v_3 \end{vmatrix} i - \begin{vmatrix} u_1 & u_3 \\ v_1 & v_3 \end{vmatrix} j + \begin{vmatrix} u_1 & u_2 \\ v_1 & v_2 \end{vmatrix} k$$

<정리 4.3.8> u, v, w 가 \mathbb{R}^3 의 벡터들이고 k 가 스칼라

(a) $u \times v = -v \times u$

(b) $u \times (v + w) = (u \times v) + (u \times w)$

(c) $(u + v) \times w = (u \times w) + (v \times w)$

(d) $k(u + v) = (ku) \times v = u \times (kv)$

(e) $u \times 0 = 0 \times u = 0$

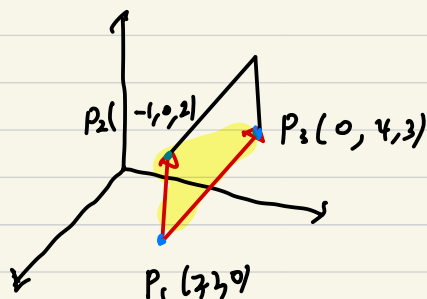
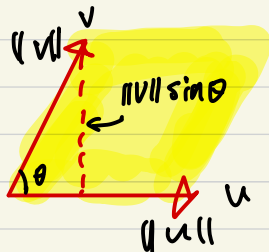
(f) $u \times u = 0$

<정리 4.3.10> u 와 v 를 \mathbb{R}^3 의 0이 아닌 벡터라 하고, θ 를 이 벡터들의 사이각

(a) $\|u \times v\| = \|u\| \|v\| \sin \theta$

(b) u 와 v 가 인접한 모서리인 평행사변형 A 의 면적은

$$A = \|u \times v\|$$



<정리 4.4.1> A 가 $n \times n$ 행렬, 다음 명제는 동일하다.

(a) A 는 자명하지 않은 고정점을 가진다.

(b) $I-A$ 는 특이행렬이다.

(c) $\det(I-A) = 0$

* 행렬 A 의 고정점을 찾는 법

$$Ax = Ix \rightarrow (I-A)x = 0$$

<정의 4.4.3> A 가 $n \times n$ 행렬일 때, $Ax = \lambda x$ 인 0이 아닌 벡터 x 가 존재하면 스칼라 λ 를 A 의 고유값이라 한다.
 λ 가 A 의 고유값이면, $Ax = \lambda x$ 인 0이 아닌 모든 벡터는 λ 에 대응하는 A 의 고유벡터

- $n \times n$ 행렬 A 의 고유값을 구하는 가장 직접적인 방법

$$Ax = \lambda Ix \text{ or } (\lambda I - A)x = 0 \dots //$$

- 선형계 (1)가 자명하지 않은 해를 갖는 λ 값을 찾는 것

- (1)은 계수행렬 $\lambda I - A$ 가 특이행렬일 때에만 자명하지 않은 해를 가지므로

$$\det(\lambda I - A) = 0$$

- 식(1)을 A 의 특성방정식

λ 가 A 의 고유값이면, (1)은 0이 아닌 해공간을 갖게 되고, 이는 λ 에 대응하는 A 의 고유공간

<정리 4.4.4> A 가 $n \times n$ 행렬이고 λ 가 스칼라이면, 다음의 명제는 동일하다.

(a) λ 는 A 의 고유값이다

(b) λ 는 방정식 $\det(\lambda I - A) = 0$ 의 해가 된다

(c) 선형계 $(\lambda I - A)x = 0$ 는 자명하지 않은 해를 가진다.

<정리 4.4.5> A 가 삼각행렬 (대각까지)이면, A 의 고유값은 A 의 주대각 성분들이다.

A 가 대각 원소가 a_{11}, a_{22}, \dots 또는 a_{nn} 로 주어진 n 행 삼각행렬
- A 의 특성 다항식

$$\det(\lambda I - A) = (\lambda - a_{11})(\lambda - a_{22}) \cdots (\lambda - a_{nn})$$

$$\lambda_1 = a_{11}, \lambda_2 = a_{22}, \dots, \lambda_n = a_{nn}$$

<정리 4.4.6> λ 가 행렬 A 의 고유값이고 x 가 대응하는 고유벡터이고 k 가 양의 정수이면, λ^k 는 A^k 의 고유값이고 x 는 대응하는 고유벡터이다.

$$A^2 x = A(Ax) = A(\lambda x) = \lambda(Ax) = \lambda(\lambda x) = \lambda^2 x$$

<정리 4.4.7> A 가 n 행 행렬이면 \downarrow

(a) A 의 행렬다리꼴은 I 이다

(b) A 는 기본행렬의 곱으로 표현할 수 있다.

(c) A 는 가역행렬이다.

(d) $Ax = 0$ 는 자명한 해만 가진다.

(e) $Ax = b$ 는 \mathbb{R}^n 의 모든 b 에 대해 해가 존재한다.

(f) $Ax = b$ 는 \mathbb{R}^n 의 모든 b 에 대해 유일한 해를 가진다.

(g) A 의 열 벡터들은 일차독립이다.

(h) A 의 행 벡터들은 일차독립이다.

(i) $\det(A) \neq 0$

(j) $\lambda = 0$ 은 A 의 고유값이 아니다

복소고유값

$$A = \begin{bmatrix} -2 & -1 \\ 5 & 2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{vmatrix} \lambda + 2 & 1 \\ -5 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = \lambda^2 + 1 = 0$$

- 특성방정식의 근들은 허수인 $\lambda = i$ 와 $\lambda = -i$

대수적 중복도

- $\det(\lambda I - A)$ 은 다음과 같은 형태를 갖는다.

$$\det(\lambda I - A) = \lambda^n + c_1 \lambda^{n-1} + \dots + c_n$$

- A 의 특성다항식

$$p(\lambda) = \lambda^n + c_1 \lambda^{n-1} + \dots + c_n$$

- 특성다항식을 인수분해 할 때 세 가지 중 하나가 발생

$$\det(\lambda I - A) = \lambda^n + c_1 \lambda^{n-1} + \dots + c_n$$

1. 실수들만 가지고 서로 다른 선형 인수들로 다항식을 완전하게 인수분해 할 수 있는 경우다. 예를 들면

$$\lambda^3 + \lambda^2 - 2\lambda = \lambda(\lambda^2 + \lambda - 2) = \lambda(\lambda - 1)(\lambda + 2)$$

2. 실수들만 가지고 서로 다른 선형 인수들로 다항식을 완전하게 인수분해 할 수 있지만 어떤 인수들은 중복되는 경우, 예를 들면

$$\lambda^6 - 3\lambda^4 + 2\lambda^3 = \lambda^3(\lambda^3 - 3\lambda + 2) = \lambda^3(\lambda - 1)^2(\lambda + 2)$$

3. 실수들만 가지고 다항식을 1차와 2차 인수들로 완전히 인수분해 할 수 있지만, 허수들을 사용하지 않고는 2차 인수들(그런 2차 인수들은 실수로 약분되지 않는다고 한다)을 1차 인수들로 분해 할 수 없는 경우 예를 들면

$$\lambda^4 - 1 = (\lambda^2 - 1)(\lambda^2 + 1) = (\lambda - 1)(\lambda + 1)(\lambda - i)(\lambda + i)$$

→ 여기서 $\lambda^2 + 1$ 은 실수들로 약분되지 않는다.

- 허수 고유값들이 허용된다면, 행렬 A 의 특성다항식이 다음과 같이 인수분해

$$\det(\lambda I - A) = \lambda^n + c_1 \lambda^{n-1} + \dots + c_n = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_n) \quad (18)$$

→ 특성다항식의 완전일차인수분해

- (18)에서 일부 인수들이 중복된다면

$$\det(\lambda I - A) = \lambda^n + c_1 \lambda^{n-1} + \dots + c_n = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \dots (\lambda - \lambda_k)^{m_k}$$

→ 지수 m_i 는 고유값 λ_i 의 대수적 중복도

- 고유값들의 대수적 중복도의 합은 특성다항식의 차수가 n 이기 때문에 반드시 n

- 6×6 행렬 A 의 특성다항식이 다음과 같으면,

$$\lambda^6 - 3\lambda^4 + 2\lambda^3 = \lambda^3(\lambda^3 - 3\lambda + 2) = \lambda^3(\lambda - 1)^2(\lambda + 2)$$

→ 서로 다른 고유값들은 $\lambda = 0$, $\lambda = 1$, $\lambda = -2$

→ 고유값들의 대수적 중복도는 각각 3, 2, 1이며 합은 6

<정리 4.4.8> A 가 $n \times n$ 행렬이면

A 의 특성다항식은

$$\det(\lambda I - A) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \dots (\lambda - \lambda_k)^{m_k}$$

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 는 서로 다른 A 의 고유값이고 $m_1 + m_2 + \dots + m_k = n$

$$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$

$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda - a & -b \\ -c & \lambda - d \end{vmatrix}$$

$$= (\lambda - a)(\lambda - d) - bc$$

$$= \lambda^2 - (a + d)\lambda + ad - bc$$

- A 의 대각합과 행렬식을 이용

$$\det(\lambda I - A) = \lambda^2 - \text{tr}(A)\lambda + \det(A)$$

- A 의 특성방정식

$$\lambda^2 - \text{tr}(A)\lambda + \det(A) = 0$$

<정리 4.4.9> A 가 실수 성분들을 가지는 2×2 행렬이라면
 A 의 특성방정식은 다음과 같다

$$\lambda^2 - \text{tr}(A)\lambda + \det(A) = 0$$

다음이 성립한다

- (a) $\text{tr}(A)^2 - 4\det(A) > 0$ A 는 서로 다른 두 개의 실수 고유값
- (b) $\text{tr}(A)^2 - 4\det(A) = 0$ A 는 하나의 중복된 실수 고유값
- (c) $\text{tr}(A)^2 - 4\det(A) < 0$ A 는 두 켤레 허수 고유값

<정리 4.4.10> 실수 성분들을 가지는 2×2 대칭행렬은 실수
고유값들을 가진다. 또한 A 가 다음과 같은 형태일 때
하나 뿐인 $\lambda = \alpha$ 인 중복된 고유값을 가지며,

$$A = \begin{bmatrix} \alpha & 0 \\ 0 & \alpha \end{bmatrix} \quad \text{그렇지 않을 때는 두 개의 서로 다른 고유값}$$

<정리 4.4.11>

- (a) 실수 성분들을 가지는 2×2 대칭행렬이 하나의 중복된 고유값
을 가진다면, 그 고유값에 대응되는 고유공간은 \mathbb{R}^2 이다.
- (b) 실수 성분들을 가지는 2×2 대칭행렬이 두 개의 서로 다른
고유값을 가진다면, \mathbb{R}^2 의 고유공간들에 대응되는
고유공간들은 \mathbb{R}^2 의 직교성을 지니는 수직선들이다.

<정리 4.4.12> A 가 고유값 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ (중복도가 따라
중복됨)를 가지는 $n \times n$ 행렬이라면

$$(a) \det(A) = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$$

$$(b) \text{tr}(A) = \lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n$$