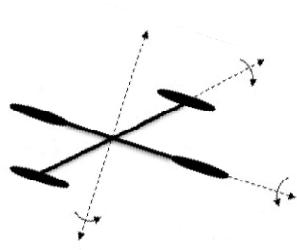




8장 Matrice -4





- 고유값과 고유벡터

정의 8.13

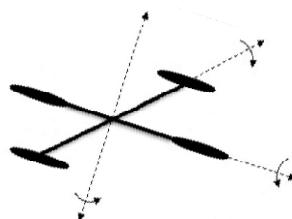
고유값과 고유벡터

\mathbf{A} 가 $n \times n$ 행렬이라 하자. 선형계(연립방정식)

$$\mathbf{AK} = \lambda \mathbf{K} \quad (1)$$

의 0이 아닌 해벡터 \mathbf{K} 가 존재하면, 수 λ 를 \mathbf{A} 의 고유값(eigenvalue)이라 하고, 그 해벡터 \mathbf{K} 를 고유값 λ 에 대응하는 고유벡터(eigenvector)라고 한다.

$$\mathbf{AK} = \lambda \mathbf{K} \longrightarrow \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = 0$$





예제 1 고유벡터의 증명

$\mathbf{K} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$ 는 행렬

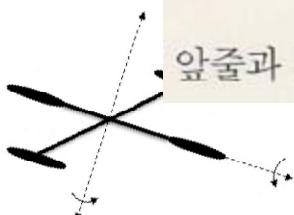
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & -1 & -3 \\ 2 & 3 & 3 \\ -2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

의 고유벡터임을 검증하라.

풀이 곱셈 \mathbf{AK} 를 취하면 다음과 같다.

$$\mathbf{AK} = \begin{pmatrix} 0 & -1 & -3 \\ 2 & 3 & 3 \\ -2 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix} = (-2) \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = \overset{\text{고유값}}{\downarrow} (-2)\mathbf{K}$$

앞줄과 정의 8.13에서 $\lambda = -2$ 가 \mathbf{A} 의 고유값임을 알 수 있다. □



예제 2 고유값과 고유벡터 구하기

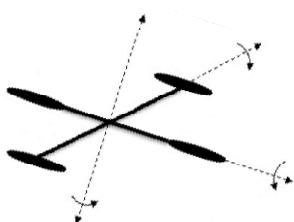
다음 행렬의 고유값과 고유벡터를 구하라.

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 6 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = \begin{vmatrix} 1-\lambda & 2 & 1 \\ 6 & -1-\lambda & 0 \\ -1 & -2 & -1-\lambda \end{vmatrix} = 0$$

$$-\lambda^3 - \lambda^2 + 12\lambda = 0 \quad \text{또는} \quad \lambda(\lambda + 4)(\lambda - 3) = 0$$

$$\lambda_1=0, \lambda_2=-4, \lambda_3=3$$



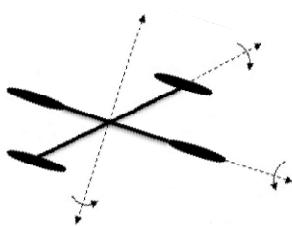
$\lambda_1 = 0$ 일 때

$$(\mathbf{A} - \mathbf{0I}|\mathbf{0}) = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 6 & -1 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{\substack{-6R_1+R_2 \\ R_1+R_3}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -13 & -6 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{-\frac{1}{13}R_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & \frac{6}{13} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{-2R_2+R_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & \frac{1}{13} & 0 \\ 0 & 1 & \frac{6}{13} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

$$k_1 = -\frac{1}{13}k_3, k_2 = -\frac{6}{13}k_3 \quad k_3 = -13$$

$$\mathbf{K}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 6 \\ -13 \end{pmatrix}$$



$\lambda_2 = -4$ 에 대해

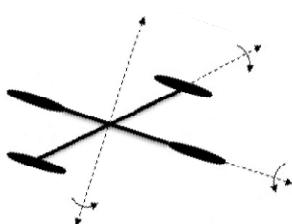
$$(A + 4I|0) = \left(\begin{array}{ccc|c} 5 & 2 & 1 & 0 \\ 6 & 3 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & 3 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{\substack{R_3 \\ R_{12}}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -3 & 0 \\ 6 & 3 & 0 & 0 \\ 5 & 2 & 1 & 0 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\substack{-6R_1 + R_2 \\ -5R_1 + R_3}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 3 & -3 & 0 \\ 0 & -9 & 18 & 0 \\ 0 & -8 & 16 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{\substack{-\frac{1}{9}R_2 \\ -\frac{1}{8}R_3}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -3 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\substack{-2R_2 + R_1 \\ -2R_2 + R_3}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

$$k_1 = -k_3, k_2 = 2k_3;$$

$$\mathbf{K}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

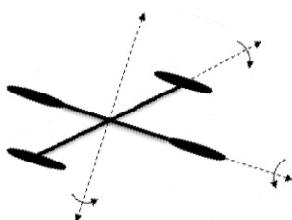


마지막으로 $\lambda_3=3$ 에 대해서 Gauss-Jordan 소거법은

$$(A - 3I | \mathbf{0}) = \left(\begin{array}{ccc|c} -2 & 2 & 1 & 0 \\ 6 & -4 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -4 & 0 \end{array} \right) \quad \text{행 연산} \Rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & \frac{3}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

을 주는데 따라서 $k_1 = -k_3 = 0$ 이고 $k_2 = -3/2 = 0$ 이고, $k_3 = -2$ 를 선택하면 세 번째 고유벡터

$$\mathbf{K}_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ -2 \end{pmatrix}$$



예제 3 고유값과 고유벡터 구하기

다음 행렬의 고유값과 고유벡터를 구하라.

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 4 \\ -1 & 7 \end{pmatrix}$$

풀이 특성방정식

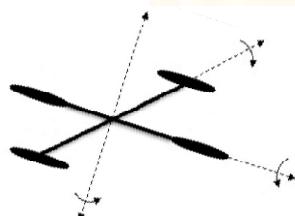
$$\det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = \begin{vmatrix} 3 - \lambda & 4 \\ -1 & 7 - \lambda \end{vmatrix} = (\lambda - 5)^2 = 0$$

으로부터 $\lambda_1 = \lambda_2 = 5$ 는 중복도 2인 고유값이다. 2×2 행렬의 경우에는 Gauss-Jordan 소거법을 이용할 필요가 없다. $\lambda_1 = 5$ 에 대응하는 고유벡터를 구하기 위해 연립방정식 $(\mathbf{A} - 5\mathbf{I})\mathbf{k} = \mathbf{0}$ 과 동치인

$$-2k_1 + 4k_2 = 0$$

$$-k_1 + 2k_2 = 0$$

로부터 명백히 $k_1 = 2k_2$ 이다. 따라서 $k_2 = 1$ 로 택하면, 유일한 고유벡터 $\mathbf{K}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ 을 얻는다. □





예제 4 고유값과 고유벡터 구하기

$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 9 & 1 & 1 \\ 1 & 9 & 1 \\ 1 & 1 & 9 \end{pmatrix}$ 의 고유값과 고유벡터를 구하라.

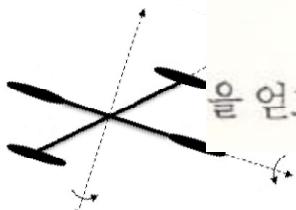
풀이 특성방정식

$$\det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = \begin{vmatrix} 9 - \lambda & 1 & 1 \\ 1 & 9 - \lambda & 1 \\ 1 & 1 & 9 - \lambda \end{vmatrix} = -(\lambda - 11)(\lambda - 8)^2 = 0$$

으로부터 $\lambda_1 = 11$ 과 $\lambda_2 = \lambda_3 = 8$ 은 중복도 2인 고유값임을 알 수 있다.

$\lambda_1 = 11$ 에 대해서는 Gauss-Jordan 소거법으로부터

$$(\mathbf{A} - 11\mathbf{I} | \mathbf{0}) = \left(\begin{array}{ccc|c} -2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & -2 & 0 \end{array} \right) \Rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$



을 얻고, 따라서 $k_1 = k_3 = 1$ 이고 $k_2 = k_3 = 1$ 이다. $k_3 = 1$ 이면



을 얻고, 따라서 $k_1=k_3=1$ 이고 $k_2=k_3=1$ 이다. $k_3=1$ 이면

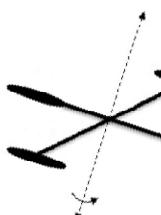
$$\mathbf{K}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

이다. 이제 $\lambda_2=8$ 에 대해서는

$$(\mathbf{A} - 8\mathbf{I} | \mathbf{0}) = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{array} \right) \Rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

이다. 방정식 $k_1+k_2+k_3=0$ 에서 두 변수는 임의로 자유롭게 택할 수 있다. 한편으로 $k_2=1$, $k_3=0$ 을 택하고 다른 한편으로 $k_2=0$, $k_3=1$ 을 택하면 단 하나의 고유값에 대응하는 2개의 일차독립인 고유벡터

$$\mathbf{K}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 그리고 } \mathbf{K}_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$



을 얻는다. □

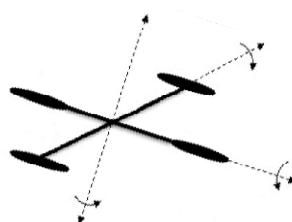


정리 | 8.24

복소 고유값과 고유벡터

\mathbf{A} 가 실수 원소를 갖는 정방행렬이라고 하자. $\lambda = \alpha + i\beta$, $\beta \neq 0$ 이 \mathbf{A} 의 복소 고유값이면, 그것의 켤레 $\bar{\lambda} = \alpha - i\beta$ 도 \mathbf{A} 의 고유값이다. \mathbf{K} 가 λ 에 대응하는 고유벡터이면, 그것의 켤레 $\bar{\mathbf{K}}$ 는 $\bar{\lambda}$ 에 대응하는 고유벡터이다.

$$\overline{\mathbf{A}\mathbf{K}} = \bar{\lambda}\bar{\mathbf{K}} \text{ 또는 } \mathbf{A}\overline{\mathbf{K}} = \bar{\lambda}\overline{\mathbf{K}}$$



예제 5 복소 고유값과 고유벡터

$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 6 & -1 \\ 5 & 4 \end{pmatrix}$ 의 고유값과 고유벡터를 구하라.

풀이 특성방정식은

$$\det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = \begin{vmatrix} 6 - \lambda & -1 \\ 5 & 4 - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - 10\lambda + 29 = 0$$

이다. 2차 방정식의 공식으로부터 $\lambda_1 = 5 + 2i$ 와 $\lambda_2 = \bar{\lambda}_1 = 5 - 2i$ 를 얻는다.

이제 $\lambda_1 = 5 + 2i$ 에 대해서는

$$\begin{aligned}(1 - 2i)k_1 - k_2 &= 0 \\ 5k_1 - (1 + 2i)k_2 &= 0\end{aligned}$$

을 풀어야 한다. $k_2 = (1 - 2i)k_1^*$ 이므로, $k_1 = 1$ 을 택하면 고유벡터는 다음과 같다.

$$\mathbf{K}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 - 2i \end{pmatrix}$$

정리 8.24에서 $\lambda_2 = \bar{\lambda}_1 = 5 - 2i$ 에 대응하는 고유벡터는

$$\mathbf{K}_2 = \bar{\mathbf{K}}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 + 2i \end{pmatrix}$$

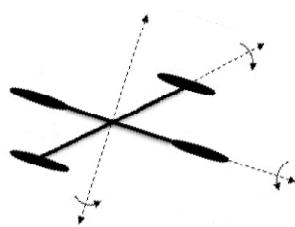
임을 알 수 있다.

정리 | 8.25

삼각행렬과 대각행렬

위 삼각행렬, 아래 삼각행렬과 대각행렬의 고유값은 주대각원소들이다.

증명) Report





- 행렬의 거듭제곱

정리 8.26

Cayley–Hamilton 정리

$n \times n$ 행렬 \mathbf{A} 는 자신의 특성방정식을 만족시킨다.

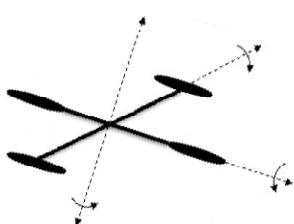
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} \longrightarrow \lambda^2 - \lambda - 2 = 0 \longrightarrow \lambda_1 = -1 \text{ 과 } \lambda_2 = 2 \longrightarrow \mathbf{A}^2 = 2\mathbf{I} + \mathbf{A}$$

$$\mathbf{A}^3 = 2\mathbf{A} + \mathbf{A}^2 = 2\mathbf{A} + (2\mathbf{I} + \mathbf{A}) = 2\mathbf{I} + 3\mathbf{A}$$

$$\mathbf{A}^4 = 6\mathbf{I} + 5\mathbf{A}$$

$$\mathbf{A}^5 = 10\mathbf{I} + 11\mathbf{A}$$

$$\mathbf{A}^6 = 22\mathbf{I} + 21\mathbf{A}$$



$$\mathbf{A}^6 = 22\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} + 21\begin{pmatrix} -2 & 4 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -20 & 84 \\ -21 & 85 \end{pmatrix}$$



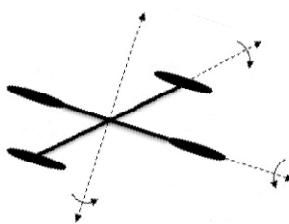
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} \longrightarrow \lambda^2 = \lambda + 2 \longrightarrow \lambda_1 = -1 \text{ or } \lambda_2 = 2$$

$$\mathbf{A}^m = c_0 \mathbf{I} + c_1 \mathbf{A} \quad \text{그리고} \quad \lambda^m = c_0 + c_1 \lambda$$

$$\begin{aligned} (-1)^m &= c_0 + c_1(-1) \\ 2^m &= c_0 + c_1(2) \end{aligned}$$

$$c_0 = \frac{1}{3}[2^m + 2(-1)^m], \quad c_1 = \frac{1}{3}[2^m - (-1)^m]$$

$$\mathbf{A}^m = \begin{pmatrix} \frac{1}{3}[-2^m + 4(-1)^m] & \frac{4}{3}[2^m - (-1)^m] \\ -\frac{1}{3}[2^m - (-1)^m] & \frac{1}{3}[2^{m+2} - (-1)^m] \end{pmatrix}$$





예제 1 3×3 행렬의 \mathbf{A}^m

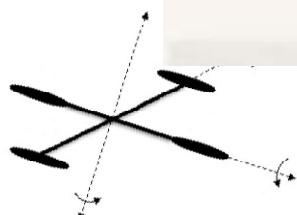
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ -1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix} \text{의 } \mathbf{A}^m \text{을 계산하라.}$$

풀이 \mathbf{A} 의 특성방정식은 $-\lambda^3 + 2\lambda^2 + \lambda - 2 = 0$ 또는 $\lambda^3 = -2 + \lambda + 2\lambda^2$ 이고 고유값은 $\lambda_1 = -1$, $\lambda_2 = 1$, 그리고 $\lambda_3 = 2$ 이다. 앞의 논의로부터 다음 두 식은 같은 계수를 가짐을 알 수 있다.

$$\mathbf{A}^m = c_0 \mathbf{I} + c_1 \mathbf{A} + c_2 \mathbf{A}^2 \quad \text{그리고} \quad \lambda^m = c_0 + c_1 \lambda + c_2 \lambda^2 \quad (7)$$

마지막 식에서 차례로 $\lambda = -1$, $\lambda = 1$, $\lambda = 2$ 로 놓음으로써 세 개의 미지수가 있는 세 개의 방정식을 얻는다.

$$\begin{aligned} (-1)^m &= c_0 - c_1 + c_2 \\ 1 &= c_0 + c_1 + c_2 \\ 2^m &= c_0 + 2c_1 + 4c_2 \end{aligned} \quad (8)$$





$$c_0 = \frac{1}{3}[3 + (-1)^m - 2^m]$$

$$c_1 = 2[1 - (-1)^m]$$

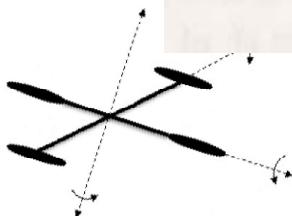
$$c_2 = \frac{1}{6}[-3 + (-1)^m + 2^{m+1}]$$

\mathbf{A}^2 을 계산한 후, 이 계수들을 (7)의 처음 식에 대입하고, 얻어진 행렬의 원소를 간단히 하면 그 결과는 다음과 같다.

$$\mathbf{A}^m = \begin{pmatrix} \frac{1}{6}[9 - 2^{m+1} - (-1)^m] & \frac{1}{3}[2^m - (-1)^m] & \frac{1}{6}[-9 + 2^{m+1} + 7(-1)^m] \\ 1 - 2^m & 2^m & 2^m - 1 \\ \frac{1}{6}[3 - 2^{m+1} - (-1)^m] & \frac{1}{3}[2^m - (-1)^m] & \frac{1}{6}[-3 + 2^{m+1} + 7(-1)^m] \end{pmatrix}$$

예를 들어 $m=10$ 이면

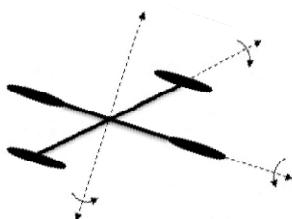
$$\mathbf{A}^{10} = \begin{pmatrix} -340 & 341 & 341 \\ -1023 & 1024 & 1023 \\ -341 & 341 & 342 \end{pmatrix}$$



■ 역행렬 구하기 A 가 정칙행렬이라고 가정하자. A 가 자신의 특성방정식을 만족시킨다는 사실은 A^{-1} 을 A 의 거듭제곱들의 일차결합으로 계산하는 데 이용될 수 있다. 예를 들어

정칙행렬 $A = \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ -1 & 3 \end{pmatrix}$ 은 $A^2 - A - 2I = 0$ 을 만족시킴을 알고 있다. 단위행렬에 대해 풀면 $I = (1/2)A^2 - (1/2)A$ 가 주어진다. 마지막 결과에 A^{-1} 을 곱하면 $A^{-1} = (1/2)A - (1/2)I$ 이 된다. 다시 말해서 다음과 같다.

$$\begin{pmatrix} -2 & 4 \\ -1 & 3 \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} - \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{3}{2} & 2 \\ -\frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix} \quad (9)$$





- 직교 행렬

정의 8.14

대칭행렬

$n \times n$ 행렬 \mathbf{A} 가 $\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$ 일 때 대칭행렬(symmetric matrix)이라 한다. 여기서 \mathbf{A}^T 는 \mathbf{A} 의 전치행렬이다.

정리 8.27

실고유값

\mathbf{A} 가 실수 원소를 갖는 대칭행렬이라 하면, \mathbf{A} 의 고유값은 실수이다.

$$\mathbf{AK} = \lambda \mathbf{K}$$



$$\bar{\mathbf{K}}^T \mathbf{AK} = \lambda \bar{\mathbf{K}}^T \mathbf{K}$$

$$\bar{\mathbf{AK}} = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{K}}$$

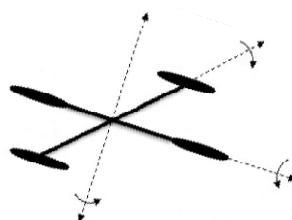
$$\mathbf{A} = \bar{\mathbf{A}}$$

$$0 = (\bar{\lambda} - \lambda) \bar{\mathbf{K}}^T \mathbf{K}$$

$$\mathbf{AK} = \lambda \mathbf{K}$$



$$\bar{\mathbf{K}}^T \mathbf{AK} = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{K}}^T \mathbf{K}$$



정리 8.28

직교 고유벡터

A 가 $n \times n$ 대칭행렬이라 하자. 서로 다른 고유값들에 대응하는 고유벡터들은 서로 직교 한다.

$$AK_1 = \lambda_1 K_1 \quad \text{그리고} \quad AK_2 = \lambda_2 K_2$$



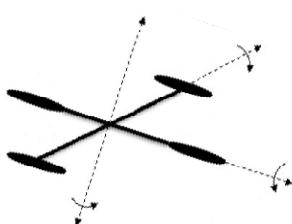
$$K_1^T AK_2 = \lambda_1 K_1^T K_2$$



$$K_1^T AK_2 = \lambda_2 K_1^T K_2$$

$$0 = \lambda_1 K_1^T K_2 - \lambda_2 K_1^T K_2 \quad \text{또는} \quad 0 = (\lambda_1 - \lambda_2) K_1^T K_2$$

$$\lambda_1 \neq \lambda_2 \Rightarrow \text{므로 } K_1^T K_2 = 0$$





예제 1 직교 고유벡터

대칭행렬 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ 의 고유값은 $\lambda_1=0$, $\lambda_2=1$ 과 $\lambda_3=-2$ 이다. 대응하는 고유 벡터는 차례로

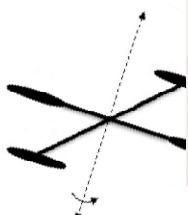
$$\mathbf{K}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{K}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{K}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$$

이다. 모든 고유값은 서로 다르므로, 다음을 얻는다.

$$\mathbf{K}_1^T \mathbf{K}_2 = (1 \ 0 \ 1) \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 1 \cdot (-1) + 0 \cdot 1 + 1 \cdot 1 = 0$$

$$\mathbf{K}_1^T \mathbf{K}_3 = (1 \ 0 \ 1) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix} = 1 \cdot 1 + 0 \cdot 2 + 1 \cdot (-1) = 0$$

$$\mathbf{K}_2^T \mathbf{K}_3 = (-1 \ 1 \ 1) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix} = (-1) \cdot 1 + 1 \cdot 2 + 1 \cdot (-1) = 0$$



정의 8.15

직교행렬

$\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}^T$ 이면 $n \times n$ 정칙행렬 \mathbf{A} 를 직교행렬(orthogonal matrix)이라 한다.

정리 8.29

직교행렬의 판단기준

$n \times n$ 행렬 \mathbf{A} 가 직교일 필요충분조건은 그 열 $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \dots, \mathbf{X}_n$ 이 정규직교 집합인 것이다.

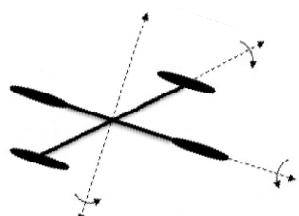
부분 증명 \mathbf{A} 가 열 $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \dots, \mathbf{X}_n$ 을 갖는 $n \times n$ 직교행렬이라 가정하자. 따라서 \mathbf{A}^T 의 행은 $\mathbf{X}_1^T, \mathbf{X}_2^T, \dots, \mathbf{X}_n^T$ 이다. 그러나 \mathbf{A} 가 직교이므로 $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{I}$, 즉

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{X}_1^T \mathbf{X}_1 & \mathbf{X}_1^T \mathbf{X}_2 & \cdots & \mathbf{X}_1^T \mathbf{X}_n \\ \mathbf{X}_2^T \mathbf{X}_1 & \mathbf{X}_2^T \mathbf{X}_2 & \cdots & \mathbf{X}_2^T \mathbf{X}_n \\ \vdots & & & \vdots \\ \mathbf{X}_n^T \mathbf{X}_1 & \mathbf{X}_n^T \mathbf{X}_2 & \cdots & \mathbf{X}_n^T \mathbf{X}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

이다. 행렬의 상등의 정의로부터 다음이 얻어진다.

$$\mathbf{X}_i^T \mathbf{X}_j = 0, \quad i \neq j, \quad i, j = 1, 2, \dots, n \quad \text{그리고} \quad \mathbf{X}_i^T \mathbf{X}_i = 1, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

이것은 직교행렬의 열은 n 개의 벡터로 된 정규직교 집합을 이룬다는 것을 의미한다. □



예제 2 직교행렬

(a) $n \times n$ 단위행렬 \mathbf{I} 는 직교행렬이다. 예를 들어 3×3 단위행렬

$$\mathbf{I} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

의 경우에는 $\mathbf{I}^T = \mathbf{I}$ 이고 $\mathbf{I}^T \mathbf{I} = \mathbf{I} \mathbf{I} = \mathbf{I}$ 임을 알고 있다.

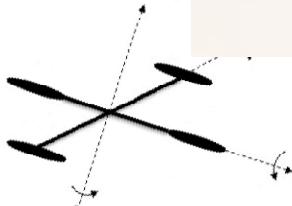
(b) 행렬

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \frac{1}{4} & -\frac{2}{3} & \frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

는 직교이다. 이것을 알아보기 위해서는 $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{I}$ 만을 증명하면 된다.

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{2}{3} \\ -\frac{2}{3} & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} & \frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

□



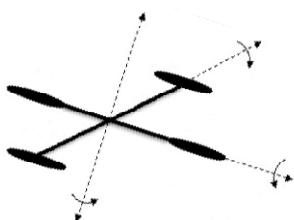
예제 3 직교행렬 만들기

예제 1에서 주어진 대칭행렬의 고유벡터

$$\mathbf{K}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{K}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{K}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$$

은 직교임을 증명하였다. 이제 이 고유벡터들의 놈은

$$\|\mathbf{K}_1\| = \sqrt{\mathbf{K}_1^T \mathbf{K}_1} = \sqrt{2}, \quad \|\mathbf{K}_2\| = \sqrt{\mathbf{K}_2^T \mathbf{K}_2} = \sqrt{3}, \quad \|\mathbf{K}_3\| = \sqrt{\mathbf{K}_3^T \mathbf{K}_3} = \sqrt{6}$$



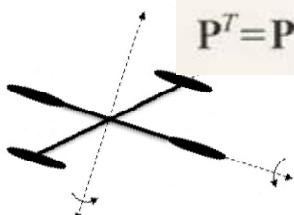
이다. 따라서 벡터들의 정규직교 집합은

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}$$

이다. 이들 벡터를 열로 사용하면, 다음과 같은 직교행렬을 얻는다.

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{2}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}$$

$\mathbf{P}^T = \mathbf{P}^{-1}$ 임을 검증해 보라.



□

예제 4 Gram-Schmidt 과정의 사용

대칭행렬 \mathbf{A} 에 대해서

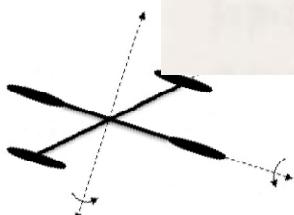
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 7 & 4 & -4 \\ 4 & -8 & -1 \\ -4 & -1 & -8 \end{pmatrix}$$

고유값은 $\lambda_1=\lambda_2=-9$, 그리고 $\lambda_3=9$ 이다. 8.8 절에서와 같이 처리하면, $\lambda_1=\lambda_2=-9$ 에 대해서

$$(\mathbf{A} + 9\mathbf{I}|0) = \left(\begin{array}{ccc|c} 16 & 4 & -4 & 0 \\ 4 & 1 & -1 & 0 \\ -4 & -1 & 1 & 0 \end{array} \right) \quad \text{행 연산} \Rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

이다. 마지막 행렬로부터 $k_1=-\frac{1}{4}k_2+\frac{1}{4}k_3$ 이다. $k_2=1$, $k_3=1$ 을 선택하고 난 이후에 $k_2=-4$, $k_3=0$ 을 선택하면, 다음과 같은 고유벡터를 차례로 얻는다.

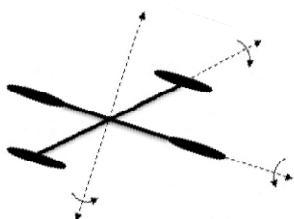
$$\mathbf{K}_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \text{그리고} \quad \mathbf{K}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -4 \\ 0 \end{pmatrix}$$



그리고 $\lambda_3=9$ 에 대해서

$$(A - 9I|0) = \left(\begin{array}{ccc|c} -2 & 4 & -4 & 0 \\ 4 & -17 & -1 & 0 \\ -4 & -1 & -17 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{\text{행 연산}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

위 식은 $K_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ 가 세 번째 고유벡터임을 나타낸다.





정리 8.28에 따라서, 벡터 \mathbf{K}_3 는 \mathbf{K}_1 과 \mathbf{K}_2 에 대해서 직교한다. 그러나 중복되는 고유값 $\lambda_1 = -9$ 에 해당하는 고유벡터, \mathbf{K}_1 과 \mathbf{K}_2 는 $\mathbf{K}_1 \cdot \mathbf{K}_2 = -4 \neq 0$ 이므로 직교가 아니다.

$\{\mathbf{K}_1, \mathbf{K}_2\}$ 집합을 직교 집합으로 변환하기 위하여 Gram–Schmidt 직교화 과정(7.7 절 참조)을 사용한다. $\mathbf{V}_1 = \mathbf{K}_1$ 이라고 하자. 그러면

$$\mathbf{V}_2 = \mathbf{K}_2 - \left(\frac{\mathbf{K}_2 \cdot \mathbf{V}_1}{\mathbf{V}_1 \cdot \mathbf{V}_1} \right) \mathbf{V}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{pmatrix}$$

이다. 집합 $\{\mathbf{V}_1, \mathbf{V}_2\}$ 는 직교 벡터의 집합이다(검증하라). 더구나 집합 $\{\mathbf{V}_1, \mathbf{V}_2, \mathbf{K}_3\}$ 는 고유 벡터의 직교 집합이다. 놔 $\|\mathbf{V}_1\| = \sqrt{2}$, $\|\mathbf{V}_2\| = 3$, 그리고 $\|\mathbf{K}_3\| = 3\sqrt{2}$ 를 사용하면, 다음과 같은 정규직교 벡터집합을 얻는다.

$$\left(\begin{array}{c} 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} \frac{1}{3} \\ -\frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} \frac{4}{3\sqrt{2}} \\ \frac{1}{3\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{3\sqrt{2}} \end{array} \right)$$

