

5.1 고유값과 고유벡터

■ 정의 1

A 가 $n \times n$ 행렬이고, R^n 의 $n \times 1$ 열벡터 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 에 대해 어떤 스칼라 λ 에 대해 다음 식이 성립

$$A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$$

- λ : A 의 고유값(eigenvalue)
- \mathbf{x} : λ 에 대응하는 고유벡터(eigenvector corresponding to λ)

[Note]

- $A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x} \quad \Rightarrow \quad A\mathbf{x} = \lambda I\mathbf{x} \quad \Rightarrow \quad (\lambda I - A)\mathbf{x} = \mathbf{0} \quad (\text{또는 } (A - \lambda I)\mathbf{x} = \mathbf{0})$

□ 정리 5.1.1

A : $n \times n$ 행렬

- λ 가 A 의 고유값 $\Leftrightarrow \det(\lambda I - A) = 0$ 또는 $\det(A - \lambda I) = 0$
- 위 식을 A 의 특성방정식(characteristic equation)이라 한다.

[Note]

$$p(\lambda) = \det(\lambda I - A) : A \text{의 특성다항식(characteristic polynomial)}$$

$$= \lambda^n + c_1\lambda^{n-1} + \cdots + c_{n-1}\lambda + c_n$$

예제 2 $A = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{pmatrix}$ 의 고유값을 구하여라.

[풀이]

예제 3 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 4 & -17 & 8 \end{pmatrix}$ 의 고유값을 구하여라.

[풀이]

예제 4 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ 0 & 0 & a_{33} & a_{34} \\ 0 & 0 & 0 & a_{44} \end{pmatrix}$ 의 고유값을 구하여라.

[풀이]

정리 5.1.2

■ A 가 $n \times n$ 삼각행렬(상삼각, 하삼각 또는 대각행렬) $\Rightarrow A$ 의 고유값은 A 의 주대각선상의 원소

정리 5.1.3

A 가 $n \times n$ 행렬이면 다음은 동등하다.

- (a) λ 가 A 의 고유값이다.
- (b) 연립방정식 $(\lambda I - A)\mathbf{x} = 0$ 이 비자명해를 갖는다.
- (c) $A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$ 를 만족하는 영이 아닌 벡터 \mathbf{x} 가 존재한다.
- (d) λ 가 특성방정식 $\det(\lambda I - A) = 0$ 의 해이다.

[Note]

- ♦ 행렬 A 의 고유값 λ 에 대응하는 고유벡터는 $(\lambda I - A)\mathbf{x} = 0$ 을 만족하는 영이 아닌 벡터 \mathbf{x} 이다.
- ♦ 따라서 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 가 고유벡터이면 모든 실수 $c \neq 0$ 에 대해 $c\mathbf{x}$ 도 고유벡터이다.

∴

정의

$\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 가 행렬 A 의 고유값 λ 에 대응하는 고유벡터일 때

■ $\{c\mathbf{x} \mid c \in R\} = \{\mathbf{0}\} \cup \{\lambda \text{에 대응하는 고유벡터}\} : \lambda \text{에 대응하는 } A \text{의 고유공간(eigenspace)}$

정리

■ λ 에 대응하는 A 의 고유공간 \Leftrightarrow 동차방정식 $(\lambda I - A)\mathbf{x} = 0$ 의 해공간

예제 6 $A = \begin{pmatrix} -1 & 3 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$ 의 고유공간과 고유공간의 기저를 구하여라.

[풀이]

예제 7 $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ 의 고유공간과 고유공간의 기저를 구하여라.

[풀이]

□ 정리 5.2.3

- λ 가 A 의 고유값이고 \mathbf{x} 가 λ 에 대응하는 고유벡터이다.
 \Rightarrow 모든 양의 정수 k 에 대해 λ^k 는 A^k 의 고유값이고 \mathbf{x} 는 λ^k 에 대응하는 A^k 의 고유벡터이다.

[증명] $A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$ 이므로,

$$A^k \mathbf{x} = A^{k-1}(A\mathbf{x}) =$$

Ex 예제 7의 행렬 $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ 에 대해서 A^7 의 고유값과 고유벡터를 구하여라.

[풀이]

□ 정리 5.1.4

- 정방행렬 A 가 가역 $\Leftrightarrow \lambda = 0$ 이 A 의 고유값이 아니다.

[증명] $\det(\lambda I - A) = 0$ 의 해가 $\lambda = 0$ 이면,

5.2 대각화

■ 정의 1

- A, B : 정방행렬. 다음을 만족하는 가역행렬 P 가 존재하면 B 는 A 와 닮았다(similar)라고 한다.

$$B = P^{-1}AP$$

[Note]

B 가 A 와 닮았다. 즉, $B = P^{-1}AP \Rightarrow Q = P^{-1}$ 에 대해 $A = Q^{-1}BQ$. 따라서 A 는 B 와 닮았다.

■ 정의

- A 와 B 어느 한쪽이 다른 것에 닮음이면 A 와 B 는 닮음행렬(similar matrix)이라 한다.

□ 정리 [닮음 불변: 닮음 행렬에 대하여 공유되는 성질]

- (a) $B = P^{-1}AP \Rightarrow \det(A) = \det(B)$
- (b) A 가 가역 $\Leftrightarrow P^{-1}AP$ 가 가역
- (c) A 와 $P^{-1}AP$ 의 특성다항식이 같다.
- (d) A 와 $P^{-1}AP$ 의 고유값이 같다.
- (e) λ 가 A 의 고유값이면 $P^{-1}AP$ 의 고유값이고,
 λ 에 대응하는 A 의 고유공간과 $P^{-1}AP$ 의 고유공간은 같은 차원을 갖는다.

[증명]

(a) $B = P^{-1}AP$

$$\Rightarrow \det(B) = \det(P^{-1}AP) = \det(P^{-1})\det(A)\det(P) = \frac{1}{\det(P)}\det(A)\det(P) = \det(A)$$

(c) $\lambda I - P^{-1}AP = P^{-1}(\lambda I - A)P$

■ 정의 2

정방행렬 A 가 어떤 대각행렬과 닮았다.

즉, $P^{-1}AP = D$ (대각행렬)이 되는 가역행렬 P 가 존재하면,

- A 는 대각화가능(diagonalizable)하다고 한다.
 이때 행렬 P 는 A 를 대각화한다(diagonalize)라고 한다.

□ 정리 5.2.1

A 가 $n \times n$ 행렬이면 다음은 동등하다.

- (a) A 는 대각화 가능하다.
 (b) A 는 n 개의 선형독립인 고유벡터를 갖는다.

[Note] [행렬의 대각화]

A 의 고유값을 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 이라 하자. 열벡터 \mathbf{p}_j 를 λ_j 에 대응하는 고유벡터라 하자.

$$\Rightarrow A\mathbf{p}_j = \lambda_j \mathbf{p}_j, \quad j = 1, 2, \dots, n$$

$$P = (\mathbf{p}_1 \ \mathbf{p}_2 \ \cdots \ \mathbf{p}_n), \quad D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix} \text{라 하자.}$$

$$\Rightarrow AP = A(\mathbf{p}_1 \ \mathbf{p}_2 \ \cdots \ \mathbf{p}_n) = (A\mathbf{p}_1 \ A\mathbf{p}_2 \ \cdots \ A\mathbf{p}_n) = (\lambda_1 \mathbf{p}_1 \ \lambda_2 \mathbf{p}_2 \ \cdots \ \lambda_n \mathbf{p}_n) = PD$$

$$\therefore P^{-1}AP = D \quad \Leftrightarrow \quad A = PDP^{-1}$$

□ 정리

- 행렬 A 가 대각화 가능 $\Rightarrow \det(A) = \det(D) = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$

□ 정리 5.2.2

- (a) $\mathbf{v}_1 \ \mathbf{v}_2 \ \cdots \ \mathbf{v}_k$ 가 서로 다른 고유값에 대응하는 행렬 A 의 고유벡터 $\Rightarrow \{\mathbf{v}_1 \ \mathbf{v}_2 \ \cdots \ \mathbf{v}_k\}$ 은 선형독립
 (b) $n \times n$ 행렬 A 가 n 개의 서로 다른 고유값을 갖는다. $\Rightarrow A$ 는 대각화가능하다.

예제 1 $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ 을 대각화하는 행렬 P 를 구하여라. 또 $A = PDP^{-1}$ 로 표현하라.

[풀이] 5.1절의 예제 7에서

$$\text{고유값 } \lambda = 2 \text{에 대한 고유벡터 } \mathbf{p}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{p}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \text{고유값 } \lambda = 1 \text{에 대한 고유벡터 } \mathbf{p}_3 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\therefore P = \begin{pmatrix} -1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{이때 } P^{-1}AP = D = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{또한 } A = PDP^{-1} =$$

예제 2 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ -3 & 5 & 2 \end{pmatrix}$ 을 대각화하는 행렬 P 를 구하여라.

[풀이]

예제 3 **예제 4** 각자!!!

[Note] [행렬의 거듭제곱]

A : 대각화 가능한 $n \times n$ 행렬, k : 양의 정수

$$\text{즉, } P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix} = D \quad \Rightarrow \quad (P^{-1}AP)^k = \begin{pmatrix} \lambda_1^k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2^k & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n^k \end{pmatrix} = D^k$$

식의 좌변 : $(P^{-1}AP)^k = (P^{-1}AP)(P^{-1}AP) \cdots (P^{-1}AP) = P^{-1}A(P P^{-1})AP \cdots P^{-1}AP = P^{-1}A^k P$

$$\begin{aligned} \therefore P^{-1}A^k P &= (P^{-1}AP)^k = D^k = \begin{pmatrix} \lambda_1^k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2^k & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n^k \end{pmatrix} \\ \Rightarrow A^k &= P D^k P^{-1} = P \begin{pmatrix} \lambda_1^k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2^k & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n^k \end{pmatrix} P^{-1} \end{aligned}$$

예제 6 $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ 일 때 A^{13} 을 구하여라.

[풀이]

[Note] [e^x 의 매클로린 급수]

$$e^x = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \frac{x^4}{4!} + \cdots$$

■ 정의 [행렬 지수(matrix exponential)]

- A 가 $n \times n$ 행렬일 때 행렬지수 e^A 는 다음과 같이 정의한다.

$$e^A = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} A^n = I + A + \frac{1}{2!} A^2 + \frac{1}{3!} A^3 + \frac{1}{4!} A^4 + \dots$$

[Note]

$$D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_k \end{pmatrix} \text{ 일 때 } e^D \text{는?}$$

$$\Rightarrow e^D = I + D + \frac{1}{2!} D^2 + \frac{1}{3!} D^3 + \frac{1}{4!} D^4 + \dots = \begin{pmatrix} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda_1^n}{n!} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda_2^n}{n!} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda_k^n}{n!} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} e^{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & e^{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & e^{\lambda_k} \end{pmatrix}$$

$$P^{-1}AP = D \text{ 이면 } e^{P^{-1}AP} = e^D.$$

$$\begin{aligned} e^{P^{-1}AP} &= I + P^{-1}AP + \frac{1}{2!} (P^{-1}AP)^2 + \frac{1}{3!} (P^{-1}AP)^3 + \dots \\ &= I + P^{-1}AP + \frac{1}{2!} P^{-1}A^2P + \frac{1}{3!} P^{-1}A^3P + \dots \\ &= P^{-1}(I + A + \frac{1}{2!} A^2 + \frac{1}{3!} A^3 + \dots)P \\ &= P^{-1}e^A P \end{aligned}$$

$$\therefore P^{-1}e^A P = e^D \quad \Rightarrow \quad e^A = P e^D P^{-1}$$

$$\therefore e^A = P \begin{pmatrix} e^{\lambda_1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & e^{\lambda_2} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & e^{\lambda_k} \end{pmatrix} P^{-1} \quad (= P e^D P^{-1})$$

Ex $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$ 일 때 e^A 를 구하여라.

[풀이]