

8.1 일반선형변환

■ 정의 1

V, W : 벡터공간, $T: V \rightarrow W$: 사상(함수 map)

V 안의 모든 벡터 \mathbf{v}, \mathbf{u} 와 모든 스칼라 k 에 대해 다음 두 성질을 만족하면

- T 는 V 에서 W 로의 선형변환(linear transformations)이라 한다.

$$\begin{array}{ll} \textcircled{1} & T(k\mathbf{u}) = kT(\mathbf{u}) \quad : \text{동질성} \\ \textcircled{2} & T(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = T(\mathbf{u}) + T(\mathbf{v}) \quad : \text{합의 성질} \end{array}$$

- 특히 $V = W$ 일 때 T 는 벡터공간 V 에서의 선형연산자(linear operator)라 한다.

[Note]

$T: V \rightarrow W$ 가 선형변환이면 V 안의 벡터 $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_r$ 와 스칼라 k_1, k_2, \dots, k_r 에 대해

$$T(k_1\mathbf{v}_1 + k_2\mathbf{v}_2 + \dots + k_r\mathbf{v}_r) = k_1T(\mathbf{v}_1) + k_2T(\mathbf{v}_2) + \dots + k_rT(\mathbf{v}_r)$$

□ 정리 8.1.1

$T: V \rightarrow W$: 선형변환

(a) $T(\mathbf{0}) = \mathbf{0}$

(b) V 안의 모든 벡터 \mathbf{u}, \mathbf{v} 에 대해 $T(\mathbf{u} - \mathbf{v}) = T(\mathbf{u}) - T(\mathbf{v})$

(c) V 안의 모든 벡터 \mathbf{u} 에 대해 $T(-\mathbf{v}) = -T(\mathbf{v})$

예제 1 (: 1.8절 행렬변환)

$V: R^n$ 의 열벡터인 벡터공간, $W: R^m$ 의 열벡터인 벡터공간

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \text{ 일 때, } \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in R^n \text{에 대해}$$

- ◆ $T: V \rightarrow W$ 를 $T(\mathbf{x}) = A\mathbf{x}$ 로 정의하면 T 는 선형변환이다.

[풀이]

① $\mathbf{x} \in V, k$ 는 스칼라이다. $\Rightarrow T(k\mathbf{x}) = A(k\mathbf{x}) = k(A\mathbf{x}) = kT(\mathbf{x})$

② $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in V \Rightarrow T(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = A(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = A\mathbf{x}_1 + A\mathbf{x}_2 = T(\mathbf{x}_1) + T(\mathbf{x}_2)$

예제 2 V, W : 벡터공간, 사상 $T: V \rightarrow W$ 는 $T(\mathbf{v}) = \mathbf{0}$ 를 만족한다.

$\Rightarrow T$ 는 선형변환

[풀이]

예제 3 V : 벡터공간, 사상 $I: V \rightarrow V$ 는 $I(\mathbf{v}) = \mathbf{v}$ 를 만족한다. $\Rightarrow I$ 는 선형연산자
[풀이]

[Note]

- 예제 2의 선형변환 : 영변환(zero transformation)
- 예제 3의 선형변환 : 항등연산자(identity operator)

예제 5 P_n : n 차 다항식들의 집합

$T: P_n \rightarrow P_{n+1}$ 를 $\mathbf{p} = p(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2 + \cdots + c_nx^n$ 에 대해
 $T(\mathbf{p}) = T(p(x)) = xp(x)$ 로 정의하자. $\Rightarrow T$ 는 선형변환

[풀이]

예제 6 V : 내적공간, \mathbf{v}_0 는 V 의 임의의 고정된 벡터이다.

사상 $T: V \rightarrow R$ 는 $T(\mathbf{x}) = \langle \mathbf{x}, \mathbf{v}_0 \rangle$ 로 정의하자. $\Rightarrow T$ 는 선형변환

[풀이]

예제 7 M_{nn} 에서 다음 변환이 선형변환인지 결정하라.

(a) $T_1(A) = A^T$

(b) $T_2(A) = \det(A)$

[풀이]

□ 정리 8.1.2

V : 유한차원 벡터공간, $T: V \rightarrow W$ 는 선형변환. $S = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\}$: V 의 기저.

$\Rightarrow V$ 의 임의의 벡터 \mathbf{v} 의 상은 다음과 같이 표현된다.

$$T(\mathbf{v}) = c_1 T(\mathbf{v}_1) + c_2 T(\mathbf{v}_2) + \cdots + c_n T(\mathbf{v}_n)$$

이때 c_1, c_2, \dots, c_n 은 \mathbf{v} 를 S 의 선형결합으로 표현하는데 사용된 계수이다.

$$(\text{즉, } \mathbf{v} = c_1 \mathbf{v}_1 + c_2 \mathbf{v}_2 + \cdots + c_n \mathbf{v}_n)$$

예제 10 R^3 의 기저는 $S = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$, $\mathbf{v}_1 = (1, 1, 1)$, $\mathbf{v}_2 = (1, 1, 0)$, $\mathbf{v}_3 = (1, 0, 0)$ 이고,

$T: R^3 \rightarrow R^2$ 는 선형변환으로 다음 사상관계를 갖는다.

$$T(\mathbf{v}_1) = (1, 0), \quad T(\mathbf{v}_2) = (2, -1), \quad T(\mathbf{v}_3) = (4, 3)$$

$T(x_1, x_2, x_3)$ 의 공식을 구하고 $T(2, -3, 5)$ 를 구하여라.

[풀이]

■ 정의 2

$T: V \rightarrow W$: 선형변환

- T 의 핵(kernel) : $\ker(T) = \{\mathbf{v} \in V \mid T(\mathbf{v}) = \mathbf{0}\}$ (또는 $\text{Ker}(T)$)
- T 의 치역(range) : $R(T) = \{T(\mathbf{v}) \mid \mathbf{v} \in V\}$ (또는 $\text{Im}(T)$: image of T)

예제 13 A 는 $m \times n$ 행렬이고, $T_A: R^n \rightarrow R^m$, $T_A(\mathbf{x}) = A\mathbf{x}$ 이다.

$\ker(T_A)$ 와 $R(T_A)$ 를 구하여라.

[풀이]

[Note]

$T_A: R^n \rightarrow R^m$: 행렬변환

- ♦ $\ker(T_A) = "A\mathbf{x} = \mathbf{0}"$ 의 해공간 = A 의 영공간 = $\text{null}(A)$
- ♦ $R(T_A) = A$ 의 열공간 = $\text{col}(A)$

예제 14 $T: V \rightarrow W$ 는 영변환이다. $\ker(T)$ 와 $R(T)$ 를 구하여라.

[풀이]

예제 15 항등연산자 $I: V \rightarrow V$ 의 $\ker(I)$ 와 $\operatorname{Im}(I)$ 를 구하여라.

[풀이]

□ 정리 8.1.3

$T: V \rightarrow W$: 선형변환

(a) $\ker(T)$: V 의 부분공간

(b) $\operatorname{Im}(T)$: W 의 부분공간

[증명]

■ 정의 3

$T: V \rightarrow W$: 선형변환

- $\operatorname{Im}(T)$ 이 유한차원이면, 그 차원을 T 의 **랭크(rank)**라 하고 $\operatorname{rank}(T)$ 로 표기한다.
- $\ker(T)$ 가 유한차원이면, 그 차원을 T 의 **무효차수(nullity)**라 하고 $\operatorname{nullity}(T)$ 로 표기한다.

□ 정리 8.1.4

- $T: V \rightarrow W$: n 차원 벡터공간 V 에서 벡터공간 W 로의 선형변환
 $\Rightarrow \operatorname{rank}(T) + \operatorname{nullity}(T) = n$

[Note]

A 는 $m \times n$ 행렬이고, $T_A: R^n \rightarrow R^m$, $T_A(\mathbf{x}) = A\mathbf{x}$ 이다.

$\Rightarrow \ker(T_A) = A$ 의 영공간

$\operatorname{Im}(T_A) = A$ 의 열공간

$\therefore \operatorname{rank}(T_A) + \operatorname{nullity}(T_A) = n$ (정리 4.8.2 참고)

8.2 합성과 역변환

■ 정의 1/ 정의 2

$T: V \rightarrow W$; 선형변환

- T 가 V 의 서로 다른 벡터를 W 의 서로 다른 벡터로 사상하면,
 T 를 일대일(one-to-one) 또는 단사(injective)라 한다.
- W 내의 모든 벡터가 V 내의 최소한 한 개의 벡터의 상이면,
 T 를 전사(onto/surjective) 또는 W 위로의 변환(onto W)라 한다.

[Note]

$T: V \rightarrow W$; 선형변환

- T 가 단사 $\Leftrightarrow \mathbf{u} \neq \mathbf{v} \Rightarrow T(\mathbf{u}) \neq T(\mathbf{v})$
 $\Leftrightarrow T(\mathbf{u}) = T(\mathbf{v}) \Rightarrow \mathbf{u} = \mathbf{v}$
- T 가 전사 $\Leftrightarrow R(T) = W$
 \Leftrightarrow 임의의 $\mathbf{w} \in W$ 에 대해 $T(\mathbf{v}) = \mathbf{w}$ 인 $\mathbf{v} \in V$ 가 존재한다.

□ 정리 8.2.1

$T: V \rightarrow W$; 선형변환. 다음 명제는 동등하다.

- (a) T 는 단사이다.
- (b) $\ker(T) = \{\mathbf{0}\}$

[증명]

□ 정리 8.2.2

V : 유한차원의 벡터공간, $T: V \rightarrow V$; 선형연산자. 다음 명제는 동등하다.

- (a) T 는 단사이다.
- (b) $\ker(T) = \{\mathbf{0}\}$
- (c) T 가 전사이다. 즉 $\text{Im}(T) = V$

[Ex] $L: R^2 \rightarrow R^2$ 는 $L(x, y) = (3x - y, x + 4y)$ 로 정의된 선형변환이다.

$\ker(L)$ 와 $\text{Im}(L)$ 를 구하고 L 이 단사인지, 전사인지 판정하여라.

[풀이]

예제 4 $T: P_n \rightarrow P_{n+1}$ 를 $\mathbf{p} = p(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2 + \cdots + c_nx^n$ 에 대해
 $T(\mathbf{p}) = T(p(x)) = xp(x)$ 로 정의하자. T 가 단사인지, 전사인지 판정하여라.
 [풀이]

□ 정리

$T_A: R^n \rightarrow R^n$ 의 표준행렬 A 가 $n \times n$ 행렬이면, 다음 명제들은 동등하다.

- (a) A 가 가역이다.
- (b) T_A 는 단사이다.
- (c) T_A 는 전사이다.

[증명]

□ 정리 8.2.3

$T_A: R^n \rightarrow R^m$: 행렬변환

- (a) T_A 는 단사이다. $\Leftrightarrow A$ 의 열들이 선형독립
- (b) T_A 는 전사이다. $\Leftrightarrow A$ 의 열들이 R^m 을 생성한다.

[증명]

■ 정의

$T: V \rightarrow W$; 단사인 선형변환

- T 의 역(inverse/역변환(inverse transform)), $T^{-1}: R(T) \rightarrow V$ 은 다음과 같다.

$$T^{-1}(\mathbf{w}) = \mathbf{v} \quad (\mathbf{w} \in R(T) \text{이고, } \mathbf{v} \text{와 } \mathbf{w} \text{의 관계가 } T(\mathbf{v}) = \mathbf{w} \text{일 때})$$

■ 정의

$T_1: U \rightarrow V$, $T_2: V \rightarrow W$; 선형변환

- T_1 과 T_2 의 합성(composition), $T_2 \circ T_1: U \rightarrow W$ 은 다음과 같이 정의한다.

$$(T_2 \circ T_1)(\mathbf{u}) = T_2(T_1(\mathbf{u})), \quad \mathbf{u} \in U$$

[Note]

 $T: V \rightarrow W$; 단사인 선형변환, $T^{-1}: R(T) \rightarrow V$

- $T^{-1}(\mathbf{w}) = \mathbf{v} \iff T(\mathbf{v}) = \mathbf{w}$
- $T^{-1}(T(\mathbf{v})) = \mathbf{v}$, 즉, $T^{-1} \circ T = I$
- $T(T^{-1}(\mathbf{w})) = \mathbf{w}$, 즉, $T \circ T^{-1} = I$

□ 정리 8.2.5

 $T_1: U \rightarrow V, T_2: V \rightarrow W$; 선형변환

 $\Rightarrow T_2 \circ T_1: U \rightarrow W$: 선형변환

[증명] 각자!!

□ 예제 10 각자!!

[Note] □ 예제 11

- $T: V \rightarrow W$; 선형변환, $I: V \rightarrow V$: 항등연산자. $\Rightarrow T \circ I = T$
- $T: V \rightarrow W$; 선형변환, $I: W \rightarrow W$: 항등연산자. $\Rightarrow I \circ T = T$

□ 정리 8.2.6

 $T_1: U \rightarrow V, T_2: V \rightarrow W$; 단사인 선형변환

- $T_2 \circ T_1$: 단사
- $(T_2 \circ T_1)^{-1} = T_1^{-1} \circ T_2^{-1}$

[증명]

□ 정리 8.2.4

A 가 $n \times n$ 행렬일 때 다음 명제들은 동등하다.

- (a) A 는 가역이다.
- (b) $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 은 자명해만을 갖는다.
- (c) A 의 기약 행사다리꼴은 I_n 이다.
- (d) A 는 기본행렬들의 곱으로 나타낼 수 있다.
- (e) $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 는 모든 $n \times 1$ 행렬 \mathbf{b} 에 대해 일치한다.
- (f) $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 는 모든 $n \times 1$ 행렬 \mathbf{b} 에 대해 유일한 해를 갖는다.
- (g) $\det(A) \neq 0$
- (h) A 의 열벡터들이 선형독립이다.
- (i) A 의 행벡터들이 선형독립이다.
- (j) A 의 열벡터들이 R^n 을 생성한다.
- (k) A 의 행벡터들이 R^n 을 생성한다.
- (l) A 의 열벡터들이 R^n 의 기저를 이룬다.
- (m) A 의 행벡터들이 R^n 의 기저를 이룬다.
- (n) A 의 랭크가 n 이다.
- (o) A 의 무효차수가 0이다.
- (p) A 의 영공간의 직교여공간이 R^n 이다.
- (q) A 의 행공간의 직교여공간이 $\{\mathbf{0}\}$ 이다.
- (r) $\lambda = 0$ 이 A 의 고유값이 아니다.
- (s) $A^T A$ 가 가역이다.
- (t) T_A 의 핵(kernel)이 $\{\mathbf{0}\}$ 이다.
- (u) T_A 의 치역이 R^n 이다. (즉, T_A 는 전사이다.)
- (v) T_A 가 단사이다.

8.3 동형사상

■ 정의 1

선형변환 $T: V \rightarrow W$ 가 단사이고, 전사이면

- T 를 동형사상(isomorphism/전단사)이라 하고
- V 와 W 는 동형(isomorphic)이라 한다.
- 기호 : $V \cong W$

□ 정리 8.3.1

- 모든 n 차원 실벡터공간은 R^n 과 동형이다.

[증명]

V : n 차원 실벡터공간, $S = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\}$ 를 V 의 임의의 (순서)기저라 하자.

\Rightarrow 임의의 $\mathbf{u} \in V$ 는 $\mathbf{u} = k_1\mathbf{v}_1 + k_2\mathbf{v}_2 + \dots + k_n\mathbf{v}_n$ 인 표현을 유일하게 갖는다.

$T: V \rightarrow R^n$ 을 $T(\mathbf{u}) = (k_1, k_2, \dots, k_n)$ 으로 정의하자. 즉, $T(\mathbf{u}) = (\mathbf{u})_S$

$\Rightarrow T$ 는 선형변환이고, 단사이고 전사이다.

[Note]

- ♦ V 는 n 차원 실벡터공간 $\Rightarrow V \cong R^n$
- ♦ $P_{n-1} \cong R^n$

8.4 일반선형변환의 행렬

- $V : n$ 차원 벡터공간, $W : m$ 차원 벡터공간, $T : V \rightarrow W$; 선형변환

$$\Rightarrow V \cong R^n, \quad W \cong R^m$$

이때 T 를 행렬변환으로 나타낼 수 있다.

$$B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\} : V \text{의 기저}$$

$$B' = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m\} : W \text{의 기저}$$

$\mathbf{x} \in V$ 와 $T(\mathbf{x})$ 의 좌표행렬을 각각 $[\mathbf{x}]_B$, $[T(\mathbf{x})]_{B'}$ 라 하자.

$$\begin{array}{ccc} \mathbf{x} & \xrightarrow{T} & T(\mathbf{x}) \\ \downarrow & & \downarrow \\ [\mathbf{x}]_B & \xrightarrow[A]{} & [T(\mathbf{x})]_{B'} \end{array} \quad \Leftarrow \text{여기서 행렬 } A \text{를 찾기!!!}$$

- ◆ 위 식을 만족하는 $m \times n$ 행렬 A 는 $A[\mathbf{x}]_B = [T(\mathbf{x})]_{B'}$ 를 만족한다.

$\therefore V$ 의 기저벡터들에 대해 $A[\mathbf{u}_1]_B = [T(\mathbf{u}_1)]_{B'}$, $A[\mathbf{u}_2]_B = [T(\mathbf{u}_2)]_{B'}$, \dots , $A[\mathbf{u}_n]_B = [T(\mathbf{u}_n)]_{B'}$

$$V \text{의 기저벡터들의 좌표행렬} : [\mathbf{u}_1]_B = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad [\mathbf{u}_2]_B = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \dots \quad [\mathbf{u}_n]_B = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \text{라 하면 } A[\mathbf{u}_1]_B = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix}, \quad A[\mathbf{u}_2]_B = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix}, \quad \dots \quad A[\mathbf{u}_n]_B = \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix}$$

$$\therefore A = ([T(\mathbf{u}_1)]_{B'} \quad [T(\mathbf{u}_2)]_{B'} \quad \dots \quad [T(\mathbf{u}_n)]_{B'})$$

- 이 행렬을 기저 B 와 B' 에 관한 T 의 행렬이라 하고 기호로 $[T]_{B',B}$ 로 표기한다.

$$\text{즉, } [T]_{B',B} = ([T(\mathbf{u}_1)]_{B'} \quad [T(\mathbf{u}_2)]_{B'} \quad \dots \quad [T(\mathbf{u}_n)]_{B'})$$

$$[T]_{B',B}[\mathbf{x}]_B = [T(\mathbf{x})]_{B'}$$

[Note]

- ♦ $T_A : R^n \rightarrow R^m$ 는 행렬변환이고, R^n 과 R^m 의 표준기저를 각각 B, B' 이라 하자.

$$\begin{array}{ccc} \mathbf{x} & \xrightarrow{T_A} & T_A(\mathbf{x}) = A\mathbf{x} \\ \parallel & & \parallel \\ [\mathbf{x}]_B & \rightarrow & [T_A(\mathbf{x})]_{B'} \\ & & [T_A]_{B',B} \end{array}$$

예제 1 $T : P_1 \rightarrow P_2$ 를 $T(\mathbf{p}) = T(p(x)) = xp(x)$ 인 선형변환이라 하자.

표준기저 $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$, $B' = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$ 에 대한 행렬을 찾아라.

[풀이]

예제 2 T 를 예제 1의 선형변환이라 하자. $T(a+bx)$ 를 예제 1에서 구한 행렬을 이용하여 구하여라.

[풀이]

예제 3 $T : R^2 \rightarrow R^3$ 을 $T\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_2 \\ -5x_1 + 13x_2 \\ -7x_1 + 16x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -5 & 13 \\ -7 & 16 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ 라 정의하자.

R^2 의 기저 $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$ 와 R^3 의 기저 $B' = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$ 에 관한 T 의 행렬을 찾아라.

$$\mathbf{u}_1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{u}_2 = \begin{pmatrix} 5 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{v}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{v}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

[풀이]

[Note] 예제 3에서 R^2 와 R^3 의 표준기저 E 와 E' 에 관한 T 의 행렬은 $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -5 & 13 \\ -7 & 16 \end{pmatrix} = [T]_{E',E}$ 이다.

[Note]

- $W = V$ 일 때 선형연산자 $T: V \rightarrow V$ 의 행렬을 구성할 때 보통 $B = B'$ 로 선택하는 것이 일반적 이때 $[T]_{B,B}$ 를 $[T]_B$ 로 표기하고, $[T]_B$ 를 기저 B 에 대한 T 의 행렬이라 한다.

예제 5 $T: P_2 \rightarrow P_2$ 를 $T(p(x)) = p(3x-5)$ 라 하자.

- (a) 기저 $B = \{1, x, x^2\}$ 에 대한 $[T]_B$ 를 구하여라.
- (b) 간접과정을 사용하여 $T(1+2x+3x^2)$ 를 계산하라.
- (c) $T(1+2x+3x^2)$ 을 직접 계산하여 (b)의 결과를 확인하라.

[풀이]

예제 3 각자!!!

□ 정리 8.4.1

- $T_1: U \rightarrow V, \quad T_2: V \rightarrow W$; 선형변환

$B: U$ 의 기저, $B'': V$ 의 기저, $B': W$ 의 기저

$$\Rightarrow [T_2 \circ T_1]_{B',B} = [T_2]_{B',B''} [T_1]_{B'',B}$$

□ 정리 8.4.2

$T: V \rightarrow V$ 는 선형연산자이고, B 가 V 의 기저일 때 다음은 동등하다.

- (a) T 는 단사이다.
- (b) $[T]_B$ 는 가역이다.

또한 이 동등조건이 성립하면 $[T^{-1}]_B = [T]_B^{-1}$

8.5 답음

[Ex] $T: R^2 \rightarrow R^2$: 선형연산자

R^2 의 표준기저를 $B = \{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2\}$ 라 할 때 $[T]_B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -2 & 4 \end{pmatrix}$ 이다.

R^2 의 기저 $B' = \{\mathbf{u}_1', \mathbf{u}_2'\}$ 에 관한 T 의 행렬, $[T]_{B'}$ 을 찾아라. $\mathbf{u}_1' = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{u}_2' = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$

[풀이]

[Note]

- 위 예제에서 하나의 연산자 T 를 표현한 행렬이 기저에 따라 다른 행렬로 표현된다.
- 한 기저에 대해서 T 를 표현한 행렬이 다른 기저에 대해서 T 를 표현한 행렬보다 단순한 행렬이 될 수 있다.

[복습] 전이행렬(기저변환행렬)

• $P_{B' \rightarrow B} = ([\mathbf{u}'_1]_B \ [\mathbf{u}'_2]_B \ \cdots \ [\mathbf{u}'_n]_B)$: B' 에서 B 로의 전이행렬(기저변환행렬)

• $P_{B \rightarrow B'} = ([\mathbf{u}_1]_{B'} \ [\mathbf{u}_2]_{B'} \ \cdots \ [\mathbf{u}_n]_{B'})$: B 에서 B' 으로의 전이행렬(기저변환행렬)

• $P_{B \rightarrow B'}[\mathbf{v}]_B = [\mathbf{v}]_{B'}$, • $P_{B' \rightarrow B}[\mathbf{v}]_{B'} = [\mathbf{v}]_B$

• $P_{B \rightarrow B'}^{-1} = P_{B' \rightarrow B}$

□ 정리 8.5.1

B 와 B' 은 유한차원 벡터공간 V 의 기저이고, $I: V \rightarrow V$ 는 항등연산자이다

\Rightarrow $P_{B \rightarrow B'} = [I]_{B', B}$ 이고 $P_{B' \rightarrow B} = [I]_{B, B'}$

[증명] $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$, $B' = \{\mathbf{u}'_1, \mathbf{u}'_2, \dots, \mathbf{u}'_n\}$: V 의 기저라 하자.

■ B 와 B' 은 유한차원 벡터공간 V 의 기저이고, $T: V \rightarrow V$ 는 선형연산자이다.

\Rightarrow 두 행렬 $[T]_B$ 와 $[T]_{B'}$ 의 관계는 무엇인가?

□ 정리 8.5.2

■ $T: V \rightarrow V$: 유한차원 벡터공간 V 상의 선형연산자.

B, B' : V 의 기저

$$\Rightarrow [T]_{B'} = P_{B \rightarrow B'} [T]_B P_{B' \rightarrow B} = P^{-1} [T]_B P$$

[증명]

$$\begin{array}{ccccccc} V & \xrightarrow{I} & V & \xrightarrow{T} & V & \xrightarrow{I} & V \\ B' & & B & & B & & B' \end{array} \quad \text{이고,} \quad T = I \circ T \circ I$$

$$\Rightarrow [T]_{B',B'} = [I \circ T \circ I]_{B',B'} = [I]_{B',B} [T]_{B,B} [I]_{B,B'} = P_{B \rightarrow B'} [T]_B P_{B' \rightarrow B}$$

[Note]

◆ 정리 8.5.2에서 $P_{B' \rightarrow B} = P$ 라 하면 $[T]_{B'} = P^{-1} [T]_B P$ 이다.

◆ 즉 두 행렬 $[T]_B$ 와 $[T]_{B'}$ 은 닮은 행렬이다.

□ 정리 8.5.3

■ 두 행렬 A 와 B 가 닮은 행렬 \Leftrightarrow 두 행렬이 동일한 선형연산자를 표현한다.

특히, $B = P^{-1}AP$ 라면

P 는 행렬 B 를 표현하는 기저에서부터 행렬 A 를 표현하는 기저로의 전이행렬이다.

(즉, $B = [T]_{B_2}$ 이고, $A = [T]_{B_1}$ 이면 $P = P_{B_2 \rightarrow B_1}$)

■ 정의

■ 선형변환 T 의 행렬식은 $\det(T) = \det([T]_B)$ 로 정의한다. 이때 B 는 임의의 기저이다.

예제 1/2 $T: R^2 \rightarrow R^2$: 선형연산자. 표준기저 B 에 관한 행렬이 $[T]_B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -2 & 4 \end{pmatrix}$ 이다.

(1) $[T]_{B'} = P^{-1}[T]_B P$ 를 만족하는 행렬 P 를 찾아라.

(2) 기저 $B' = \left\{ \mathbf{u}_1' = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{u}_2' = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$ 에 관한 T 의 행렬, $[T]_{B'}$ 을 구하여라.

(3) $\det(T)$ 를 구하여라.

[풀이]