

제5장. 직교성과 정사영

5.1 직교벡터

— 두 n 차원 벡터 $\underline{x}, \underline{y}$ 에 대하여 $\underline{x} \cdot \underline{y} = 0$ 일 때, \underline{x} 와 \underline{y} 는 서로 직교(orthogonal)한다 또는 서로 수직(perpendicular)이라고 한다.

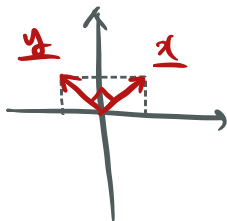
예) ① $\underline{x} = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{y} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$\underline{x} \cdot \underline{y} = \underline{x}^T \underline{y} = (-1) \cdot 1 + 0 \cdot (-2) + 1 \cdot 1 = 0$$

\therefore 직교(수직)

② $\underline{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \underline{y} = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$\underline{x} \cdot \underline{y} = 0$$



- 벡터 $\underline{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 의 노름 (norm) (=길이)

$$\|\underline{x}\| = \sqrt{\underline{x} \cdot \underline{x}} = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

- 단위벡터(unit vector) : 길이가 1 인 벡터

$$\underline{x} = \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} \text{ 라면 } \|\underline{x}\| = \sqrt{3^2 + 0^2 + 2^2} = \sqrt{13}$$

단위벡터를 만들려면 $\frac{1}{\|\underline{x}\|}$ 으로 나눈다.

$$\underline{e} \text{ (단위벡터)} = \frac{1}{\|\underline{x}\|} \underline{x}$$

$$\frac{1}{\sqrt{13}} \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{3}{\sqrt{13}} \\ 0 \\ \frac{2}{\sqrt{13}} \end{pmatrix} = \underline{e}$$

↳ \underline{x} 와 같은 방향을 가진 단위벡터

Definition

직교집합(orthogonal set)

n 차원 벡터 집합 $S = \{\underline{x}_1, \underline{x}_2, \dots, \underline{x}_p\}$ 에 속해 있는 임의의 두 벡터가 서로 직교 일

때, 즉

$$\underline{x}_i' \underline{x}_j = 0 \quad (i \neq j ; i, j = 1, 2, \dots, p)$$

→ 임의의 두 벡터를 선택해서 내적 계산했을 때 결과가 모두 1

??
9m47s
강의실 명만 있는 것

일 때, S 를 직교집합이라고 한다.

정규직교집합(orthonormal set)

직교집합 S 에 속하는 모든 벡터가 단위벡터 일 때,

즉 $\|\underline{x}_i\| = 1$, $(i = 1, 2, \dots, p)$ 일 때, S 를 정규직교집합이라고 한다.

$$\text{예) } \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

각각의 벡터의 길이가 1, 서로 내적 결과가 모두 0이므로

Example

$$\underline{x}_1 = (-3, -1, 1, 3)^T \quad \underline{x}_2 = (1, -1, -1, 1)^T \quad \underline{x}_3 = (-1, 3, -3, 1)^T$$

1) 직교집합인지? \rightarrow 임의의 두 벡터가 직교하는지

$$\underline{x}_1^T \underline{x}_2 = 0, \quad \underline{x}_1^T \underline{x}_3 = 0, \quad \underline{x}_2^T \underline{x}_3 = 0$$

$\therefore S = \{\underline{x}_1, \underline{x}_2, \underline{x}_3\}$ 은 직교집합

2) 정규직교집합? \rightarrow 단위벡터를

$$\text{예) } \|\underline{x}_1\| = \sqrt{20}, \quad \|\underline{x}_2\| = \sqrt{4}, \quad \|\underline{x}_3\| = \sqrt{20}$$

$$\underline{z}_1 = \begin{pmatrix} -\frac{3}{\sqrt{20}} \\ -\frac{1}{\sqrt{20}} \\ \frac{1}{\sqrt{20}} \\ \frac{3}{\sqrt{20}} \end{pmatrix}$$

$$\underline{z}_2$$

$$\underline{z}_3$$

Theorem 5.1

영벡터가 아닌 n 차원 벡터 $\underline{x}_1, \underline{x}_2, \dots, \underline{x}_p$ 가 직교집합이면 이 벡터집합은

선형독립이다.

임의의 두 벡터가 두자, (내적=0)

$$(a_1 \underline{x}_1 + a_2 \underline{x}_2 + \dots + a_p \underline{x}_p) = \underline{0} \cdot \underline{x}_1$$

양변에 \underline{x}_1 를 내적

내적의 결과: 스칼라

$$\Rightarrow a_1 \underline{x}_1 \cdot \underline{x}_1 + a_2 \underline{x}_2 \cdot \underline{x}_1 + \dots + a_p \underline{x}_p \cdot \underline{x}_1 = 0$$

$$\therefore a_1 \underline{x}_1 \cdot \underline{x}_1 = 0$$

$\hookrightarrow \underline{x}_1$ 이 영벡터가 아니므로 자기자신의 내적은 0이 될 수 없다. 따라서 $a_1=0$

같은 방식으로 계산하면 나머지 계수들도 모두 0이다.

$$(a_2=0, a_3=0, \dots, a_p=0)$$

\therefore 선형독립이다.

※ 직교행렬 (orthogonal matrix) : 정규직교 열들로 구성된 정방행렬.

직교행렬을 Q 라 하면 $QQ^T=I$ 와 $Q^TQ=I$ 성립하며, 직교행렬은 정사행렬이다. (역행렬이 존재하므로)

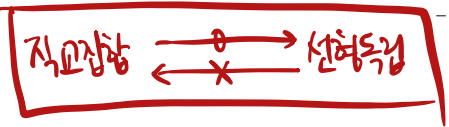
$$Q = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

+ 직교행렬의 역행렬은 자기자신의 전치행렬이다. ($Q^{-1}=Q^T$)

\rightarrow 각각의 열의 길이가 1이다 (문두더해보면) \rightarrow 정규(0)

두 열의 내적이 0이다 \rightarrow 직교(0)

정사행렬과의 곱이 단위행렬이다

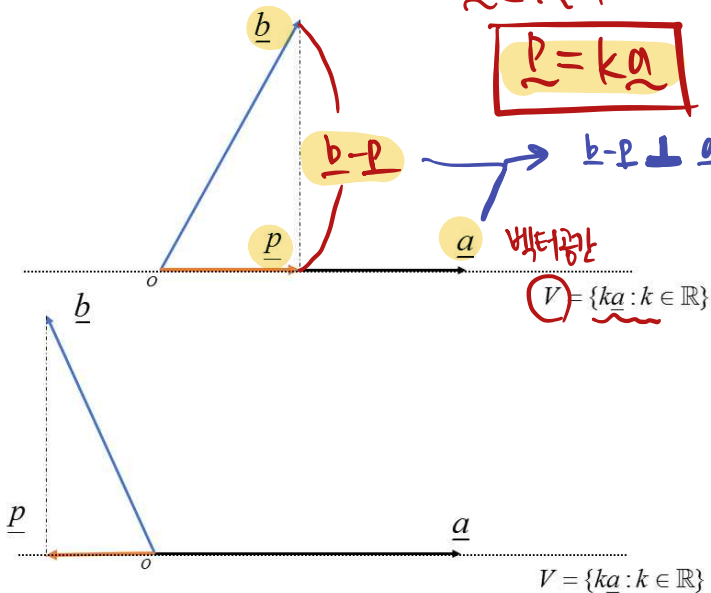


5.2 정사영

※ 벡터 \underline{b} 의 벡터 \underline{a} 위로의 정사영(orthogonal projection) \underline{p}

\underline{p} 는 \underline{a} 와 선형개배관계를 가짐

$$\underline{p} = k\underline{a}$$



$$\underline{b} - \underline{p} \perp \underline{a} \rightarrow (\underline{b} - \underline{p}) \cdot \underline{a} = 0$$

$$(\underline{b} - k\underline{a}) \cdot \underline{a} = 0$$

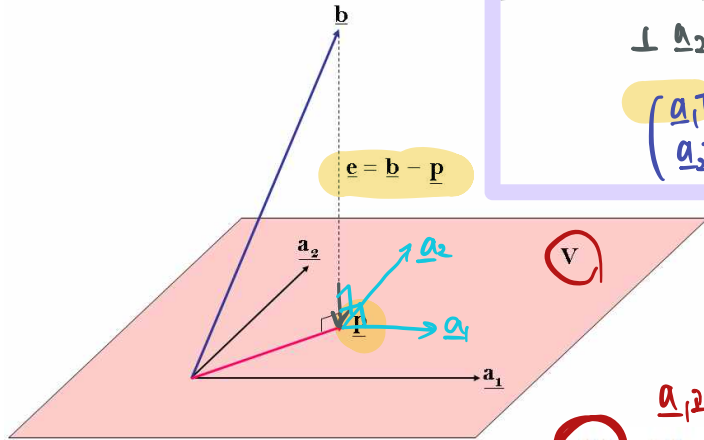
$$\underline{b} \cdot \underline{a} - k\underline{a} \cdot \underline{a} = 0$$

$$\therefore k = \frac{\underline{b} \cdot \underline{a}}{\underline{a} \cdot \underline{a}}$$

$$\underline{p} = \frac{\underline{b} \cdot \underline{a}}{\underline{a} \cdot \underline{a}} \underline{a}$$

※ 벡터 \underline{b} 의 평면 V 위로의 정사영(orthogonal projection) \underline{p}

(평면 V 는 선형독립인 두 벡터 $\underline{a}_1, \underline{a}_2$ 로 만들어짐)



$$\begin{aligned} \underline{e} = \underline{b} - \underline{p} &\perp \underline{a}_1 \rightarrow \underline{e} \cdot \underline{a}_1 = 0 \rightarrow \underline{a}_1^T \underline{e} = 0 \quad (\underline{e}^T \underline{a}_1 = 0) \\ &\perp \underline{a}_2 \rightarrow \underline{e} \cdot \underline{a}_2 = 0 \rightarrow \underline{a}_2^T \underline{e} = 0 \quad (\underline{e}^T \underline{a}_2 = 0) \\ \begin{pmatrix} \underline{a}_1^T \\ \underline{a}_2^T \end{pmatrix} \underline{e} &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 이므로 } \boxed{A^T \underline{e} = \underline{0}} \end{aligned}$$

$$A = (\underline{a}_1 \ \underline{a}_2)$$

$$\underline{x} = \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \underline{e} &= \underline{b} - \underline{p} = \underline{b} - (k_1 \underline{a}_1 + k_2 \underline{a}_2) \\ &= \underline{b} - (\underline{a}_1 \ \underline{a}_2) \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \end{pmatrix} \\ &= \boxed{\underline{b} - A \underline{x}} \end{aligned}$$

\underline{a}_1 과 \underline{a}_2 의 선형결합

$$\boxed{V} = \{k_1 \underline{a}_1 + k_2 \underline{a}_2 : k_1, k_2 \in \mathbb{R}\}$$

$$\Downarrow$$

$$A^T (\underline{b} - A \underline{x}) = \underline{0}$$

$$A^T \underline{b} = A^T A \underline{x}$$

$$\begin{aligned} \underline{p} &= A \underline{x} \\ &= A (A^T A)^{-1} A^T \underline{b} \end{aligned}$$

$$\underline{x} = (A^T A)^{-1} A^T \underline{b}$$

($\underline{a}_1, \underline{a}_2$ 가 선형독립이면 $(A^T A)^{-1}$ 이 존재)

※ 벡터 \underline{b} 의 평면 V 위로의 정사영(orthogonal projection) p

(평면 V 는 선형독립인 두 벡터 $\underline{a}_1, \underline{a}_2$ 로 만들어짐)

$$\begin{pmatrix} \underline{a}_1^T \\ \underline{a}_2^T \end{pmatrix} \underline{e} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

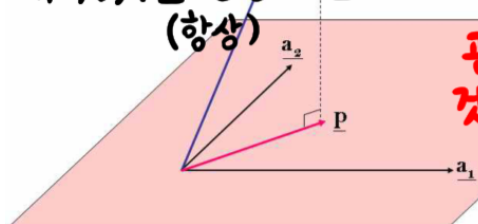
$2 \times 1 \quad 1 \times 1 \quad 2 \times 1$

(참고) 여기서 A 행렬이
정방행렬이어야 하는 것 아님.

p 에서 A 행렬... 3×2 행렬
but $A^T A$ 는 정방행렬이 됨.

$$A = \begin{pmatrix} \underline{a}_1 & \underline{a}_2 \end{pmatrix} \quad A^T = \begin{pmatrix} \underline{a}_1^T \\ \underline{a}_2^T \end{pmatrix}$$

A 는 선형독립인 2개 열로 이루어짐 $\rightarrow \text{rank}(A) = 2$



관심있는
것은

$$A^T A$$

2×2

$A^T A$ 를 생각해보면 크기는 2×2 행렬 (정방행렬)

Th 6.4 $\text{rank}(A) = \text{rank}(A^T A)$ 이용하면

$$V = \{k_1 \underline{a}_1 + k_2 \underline{a}_2 : k_1, k_2 \in \mathbb{R}\}$$

$\text{rank}(A^T A) = \text{rank}(A) = 2$ 이다.

$A^T A$ 는 2×2 정방행렬 * 계수는 2 이므로 최대계수행렬!

따라서 $A^T A$ 는 역행렬 존재!

* 실시간 강의에서는 A 행렬을 최대계수행렬이라고 말했는데 $A^T A$ 최대계수행렬 아니어도 상관함.

Theorem 5.3

선형독립인 $\underline{a}_1 \cdots \underline{a}_p$ 에 의해 생성되는 벡터공간을 V 라고 할 때 벡터 \underline{b} 의 V 로의
 정사영(orthogonal projection) \underline{p} 는 다음과 같다. ($A = [\underline{a}_1 \cdots \underline{a}_p]$)

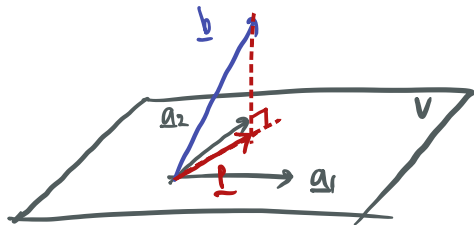
$$\underline{p} = A \underline{x}, \quad \underline{x} = (A' A)^{-1} A' \underline{b}, \quad \underline{p} = A (A' A)^{-1} A' \underline{b}$$

참고) 선형독립인 $\underline{a}_1 \cdots \underline{a}_p$ 에 의해 생성되는 벡터공간을 V 는

$V = \{k_1 \underline{a}_1 + \cdots + k_p \underline{a}_p : k_1, \dots, k_p \text{는 실수}\}$ 라고 표현할 수 있다. 정사영벡터 $\underline{p} = A \underline{x}$ 는 벡터공간 V 에 속하는 벡터들 중 \underline{b} 와의 거리가 가장 짧은 벡터가 되는 성질이 있다. 따라서 함수 $f(\underline{k}) = \| (k_1 \underline{a}_1 + \cdots + k_p \underline{a}_p) - \underline{b} \| = \| \underline{b} - A \underline{k} \|^2$ 의 최솟값을 갖게 하는 \underline{k} 는 \underline{x} 로 주어지게 된다.

Example

벡터공간 $V = \{k_1 \underbrace{(1 \ 2 \ 1)^T}_{\underline{a}_1} + k_2 \underbrace{(1 \ 1 \ 2)^T}_{\underline{a}_2} : k_1, k_2 \text{는 실수}\}$ 에 속하는 벡터 중에 $\underline{b} = (4 \ 8 \ 5)^T$ 와
의 거리가 가장 짧은 벡터를 구하시오.



$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \underline{p} &= A(A^T A)^{-1} A^T \underline{b} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 6 & -5 \\ -5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 \\ 8 \\ 5 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 6 & -5 \\ -5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 25 \\ 22 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$\begin{matrix} 3 \times 2 & 2 \times 2 & 2 \times 1 \Rightarrow 3 \times 1 \end{matrix}$

$$\begin{aligned} A^T A &= \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 5 \\ 5 & 6 \end{pmatrix} \\ (A^T A)^{-1} &= \begin{pmatrix} 6 & 5 \\ 5 & 6 \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 6 & -5 \\ -5 & 6 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\therefore \underline{p} = \begin{pmatrix} \frac{47}{11} \\ \frac{87}{11} \\ \frac{54}{11} \end{pmatrix}$$