

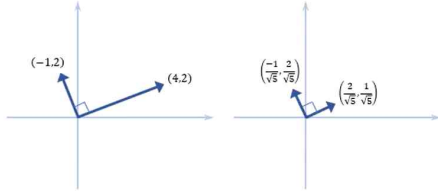
# 8주 2차시 수업

조 성희

Written by Cho Sung-hee

**정의 5.2.4**  $V$ 를  $n$ 차원 내적공간이라고 하자.  $\mathcal{B} = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ 이  $V$ 의 기저이면서 모든  $i \neq j$ 에 대해서  $v_i \perp v_j$ 를 만족할 때,  $\mathcal{B}$ 를  $V$ 의 **수직기저**(orthogonal basis)라고 한다. 또한,  $V$ 의 수직기저  $\mathcal{B} = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ 에서 모든  $i$ 에 대하여  $\|v_i\| = 1$ 일 때,  $\mathcal{B}$ 를  $V$ 의 **정규수직기저**(orthonormal basis)라고 한다.

**보기 5.2.8**  $\mathcal{B} = \{(4,2), (-1,2)\}$ 는  $\mathbb{R}^2$ 의 수직기저이고,  $\mathcal{S} = \left\{\left(\frac{2}{\sqrt{5}}, \frac{1}{\sqrt{5}}\right), \left(\frac{-1}{\sqrt{5}}, \frac{2}{\sqrt{5}}\right)\right\}$ 는  $\mathbb{R}^2$ 의 정규수직기저이다.



**정리 5.2.2**  $V$ 를  $n$ 차원 내적공간이고  $\mathcal{B} = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ 이  $V$ 의 수직기저이면, 각 벡터  $v \in V$ 에 대하여,

$$v = \sum_{i=1}^n \frac{\langle v, v_i \rangle}{\|v_i\|^2} v_i$$

이다.

**[증명]**  $v = c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_i v_i + \dots + c_n v_n$ 이라고 하면, 각  $i = 1, 2, \dots, n$ 에 대하여

$$\begin{aligned} \langle v, v_i \rangle &= \langle c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_i v_i + \dots + c_n v_n, v_i \rangle \\ &= c_1 \langle v_1, v_i \rangle + c_2 \langle v_2, v_i \rangle + \dots + c_i \langle v_i, v_i \rangle + \dots + c_n \langle v_n, v_i \rangle \end{aligned}$$

이다.

$\mathcal{B} = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ 가 수직기저이므로,  $j \neq i$ 이면  $\langle v_j, v_i \rangle = 0$ 이고  $\langle v_i, v_i \rangle = \|v_i\|^2$ 이다. 따라서 각  $i = 1, 2, \dots, n$ 에 대하여

$$\langle v, v_i \rangle = c_i \|v_i\|^2$$

이므로, 등식

$$v = \sum_{i=1}^n \frac{\langle v, v_i \rangle}{\|v_i\|^2} v_i$$

이 성립한다.  $\square$

**보기 5.2.9**  $\mathcal{B} = \{(1,1,-1), (2,-1,1), (0,1,1)\}$ 은  $\mathbb{R}^3$ 의 기저이다. 또한

$$\begin{aligned} (1,1,-1) \cdot (2,-1,1) &= 0, \\ (2,-1,1) \cdot (0,1,1) &= 0, \\ (1,1,-1) \cdot (0,1,1) &= 0 \end{aligned}$$

이므로  $\mathcal{B}$ 는  $\mathbb{R}^3$ 의 수직기저이다. 벡터  $(1,2,3) \in \mathbb{R}^3$ 에 대하여

$$\begin{aligned} (1,2,3) &= \frac{0}{3}(1,1,-1) + \frac{3}{6}(2,-1,1) + \frac{5}{2}(0,1,1) \\ &= \frac{1}{2}(2,-1,1) + \frac{5}{2}(0,1,1) \end{aligned}$$

이다.

Written by Cho Sung-hee

### 5.3 정사영벡터(Projection vector)와 Gram-Schmidt의 직교화 과정

내적공간  $\mathbb{R}^3$ 의 1차원 부분공간  $W$ 와  $W$ 의 기저  $B = \{\vec{b}\}$ 를 생각하자.

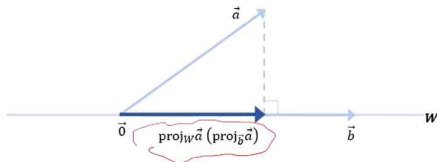
벡터  $\vec{a} \in \mathbb{R}^3$ 에 대하여,  $\vec{a}$ 의 수직 정사영(orthogonal projection)으로 나타나는  $W$ 의 벡터를  $W$  위로의  $\vec{a}$ 의 **정사영벡터**(projection vector of  $\vec{a}$  onto  $W$ )라고 하고

$$\text{proj}_W \vec{a}$$

로 나타낸다. 또는 이와 같은 정사영벡터를  $\vec{b}$  위로의  $\vec{a}$ 의 정사영벡터라고도 하며

$$\text{proj}_{\vec{b}} \vec{a}$$

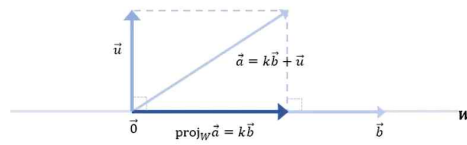
와 같이 나타내기도 한다.



먼저,  $\text{proj}_W \vec{a} \in W$ 이고  $B = \{\vec{b}\}$ 는  $W$ 의 기저이므로, 적당한 스칼라  $k \in \mathbb{R}$ 에 대하여

$$\text{proj}_W \vec{a} = k\vec{b}$$

이다.



또한,  $W$ 의 모든 벡터에 수직이면서

$$\vec{a} = \text{proj}_W \vec{a} + \vec{u} = k\vec{b} + \vec{u}$$

를 만족하는 벡터  $\vec{u} \in \mathbb{R}^3$ 가 유일하게 존재한다.  $\vec{a}$ 와  $\vec{b}$ 의 내적을 계산해보면,

$$\begin{aligned} \vec{a} \cdot \vec{b} &= (k\vec{b} + \vec{u}) \cdot \vec{b} \\ &= k(\vec{b} \cdot \vec{b}) + (\vec{u} \cdot \vec{b}) \\ &= k|\vec{b}|^2 \end{aligned}$$

이다. 따라서  $k = \frac{(\vec{a} \cdot \vec{b})}{|\vec{b}|^2}$ 이므로

$$\text{proj}_W \vec{a} (= \text{proj}_{\vec{b}} \vec{a}) = \left( \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{b}|^2} \right) \vec{b}$$

이다. )

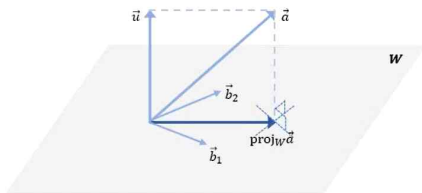
Written by Cho Sung-hee

**정의 5.3.1** 내적공간  $V$ 의 두 벡터  $\vec{v}, \vec{w}$  ( $\vec{w} \neq \vec{0}$ )에 대하여, 다음과 같이 정의된 벡터

$$\text{proj}_W \vec{v} = \frac{\langle \vec{v}, \vec{w} \rangle}{\|\vec{w}\|^2} \vec{w}$$

를  $W$  위로의 (또는  $\{w\}$ 를 기저로 가지는 1차원 공간 위로의)  $\vec{v}$ 의 **정사영벡터**라고 한다.

내적공간  $\mathbb{R}^3$ 에서  $B = \{\vec{b}_1, \vec{b}_2\}$ 를 기저로 가지는 2차원 부분공간을  $W$ 라고 하고, 벡터  $\vec{a} \in \mathbb{R}^3$ 의  $W$  위로의 정사영벡터  $\text{proj}_W \vec{a}$ 를 구해보자.



$\vec{a}$ 와  $\vec{b}_1, \vec{b}_2$ 의 내적을 각각 구해보면

$$\vec{a} \cdot \vec{b}_1 = (k_1 \vec{b}_1 + k_2 \vec{b}_2 + \vec{u}) \cdot \vec{b}_1 = k_1 |\vec{b}_1|^2 + k_2 (\vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2),$$

$$\vec{a} \cdot \vec{b}_2 = (k_1 \vec{b}_1 + k_2 \vec{b}_2 + \vec{u}) \cdot \vec{b}_2 = k_1 (\vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2) + k_2 |\vec{b}_2|^2$$

이므로  $k_1, k_2$ 는 다음 연립 선형방정식의 해이다.

$$\begin{cases} |\vec{b}_1|^2 k_1 + (\vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2) k_2 = \vec{a} \cdot \vec{b}_1 \\ (\vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2) k_1 + |\vec{b}_2|^2 k_2 = \vec{a} \cdot \vec{b}_2 \end{cases}$$

여기서,

$$D = \begin{vmatrix} |\vec{b}_1|^2 & \vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2 \\ \vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2 & |\vec{b}_2|^2 \end{vmatrix}, D_1 = \begin{vmatrix} \vec{a} \cdot \vec{b}_1 & \vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2 \\ \vec{a} \cdot \vec{b}_2 & |\vec{b}_2|^2 \end{vmatrix}, D_2 = \begin{vmatrix} |\vec{b}_1|^2 & \vec{a} \cdot \vec{b}_1 \\ \vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2 & \vec{a} \cdot \vec{b}_2 \end{vmatrix}$$

으로 나타내면, Cramer's Rule에 의하여

$$k_1 = \frac{D_1}{D}, k_2 = \frac{D_2}{D}$$

이고, 이로 부터  $\text{proj}_W \vec{a}$ 를 구할 수 있다.

여기서,  $B = \{\vec{b}_1, \vec{b}_2\}$ 가 수직기저라고 가정하면  $\vec{b}_1 \cdot \vec{b}_2 = 0$ 이므로 다음의 중요한 결과를 얻는다.

$$\begin{aligned} \text{proj}_W \vec{a} &= \left( \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}_1}{|\vec{b}_1|^2} \right) \vec{b}_1 + \left( \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}_2}{|\vec{b}_2|^2} \right) \vec{b}_2 \\ &= \text{proj}_{\vec{b}_1} \vec{a} + \text{proj}_{\vec{b}_2} \vec{a} \end{aligned}$$

$\text{proj}_W \vec{a} \in W$ 이고  $B = \{\vec{b}_1, \vec{b}_2\}$ 가  $W$ 의 기저이므로 적당한 스칼라  $k_1, k_2 \in \mathbb{R}$ 에 대하여

$$\text{proj}_W \vec{a} = k_1 \vec{b}_1 + k_2 \vec{b}_2$$

이다. 또한  $W$ 의 모든 벡터에 수직이면서

$$\vec{a} = \text{proj}_W \vec{a} + \vec{u} = k_1 \vec{b}_1 + k_2 \vec{b}_2 + \vec{u}$$

를 만족하는 벡터  $\vec{u} \in \mathbb{R}^3$ 가 존재한다.

Written by Cho Sung-hee