

## HW #7 벡터공간

MathVision22  
02221081 황지현

Q1. 다음 **O**, **X** 문제에 답하고 그 이유를 설명 또는 증명하시오.

1) 한 벡터공간의 **Basis**(기저벡터)는 유일하게(**Unique**) 존재한다. : **X**

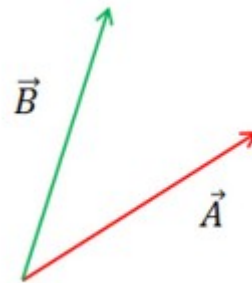
- 한 벡터공간의 **Basis** 는 무한히 존재한다.

ex) 한 벡터공간 안에 Standard Basis (  $\{i, j, k\}$ ,  $i=(1, 0, 0)$ ,  $j=(0, 1, 0)$ ,  $k=(0, 0, 1)$  )가 존재할 때, 동시에 다른 basis  $\{(2, 0, 3), (1, 2, 0), (0, 1, 1)\}$  도 함께 존재한다.

- 단, 벡터들의 Linear Combination 의 scalar 값은 유일하게(**Unique**) 존재한다.

2) **Basis** 를 구성하는 벡터들은 서로 수직이다. : **X**

- 수직이 아닌 두 벡터  $\vec{A}$  ,  $\vec{B}$  가 있을 때에도  
 $k_1 \cdot \vec{A} + k_2 \cdot \vec{B}$  를 활용하면 모든 case 를 만들 수 있다.  
( in  $R^2$  ,  $k_1$  와  $k_2$  는 양수, 음수의 scalar )



3) If a vector space **V** has a basis consisting of **n** Vectors, then every basis of **V** consists of **n** Vectors. : **O**

- 기저벡터는 벡터공간에서 각각의 축 방향을 가리키는 단위 벡터이기 때문에 벡터공간이 **n** 차원으로 구성되어 있다면 그 안에서 만들어지는 모든 기저 벡터또한 **n** 차원이 된다.

- ex)  $R^3$  을 구성하는 축은 (x, y, z)로, 각 축 방향을 가리키는 단위 벡터의 차원 또한 3

4) If  $S=\{v_1, \dots, v_n\}$  is a basis for a vector space **V**, then every vector in **V** can be written in one and only one way as a linear combination of the vectors in **S**. : **O**

- **S** 에 속한 벡터들을 각각  $c_1$  ,  $c_2$  ,  $\dots$  ,  $c_n$  배 하여 더하면 다음과 같다.

$$\sum_{i=1}^n c_i v_i = c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_n v_n$$

- **S** 를 standard basis 라고 가정하였을 때,  $\sum_{i=1}^n c_i v_i = 0$  을 만족하는 유일한 해는

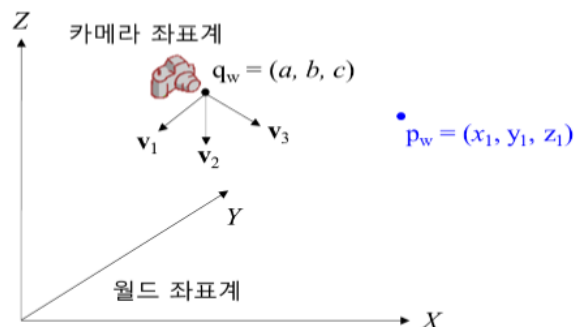
$$c_1 = c_2 = \dots = c_n = 0 \text{ 뿐이다.}$$

- 임의의 벡터공간에서 **S** 의 벡터들의 선형결합이 0 이 되는 경우에  $\sum_{i=1}^n c_i v_i = 0$  를 만족하는 경우가

$$c_1 = c_2 = \dots = c_n = 0 \text{ 가 유일한 경우 이는 선형독립이다.}$$

## HW#7. Change of Basis 응용

- Q3. 점의 좌표(coordinate)는 좌표계에 따라 정의되는 상대적인 값이다. 3차원 공간에 아래 그림처럼 월드좌표계와 카메라좌표계가 있다고 하자. 카메라좌표계는  $\mathbf{q}$ 를 중심으로 세 개의 직교 단위벡터  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$ 에 의해 정의된다 ( $\mathbf{q}$ 가 원점,  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$ 는 좌표축  $X_c, Y_c, Z_c$ 에 대응). 이 때, 공간상의 임의의 점  $\mathbf{p}$ 의 월드좌표를  $\mathbf{p}_w$  카메라좌표를  $\mathbf{p}_c$  라 하면 두 좌표표현 사이의 변환식은 일반적으로 식  $\mathbf{p}_c = \mathbf{R}\mathbf{p}_w + \mathbf{t}$  과 같이 주어진다(단,  $\mathbf{R}$ 은 두 좌표계 사이의 3x3 회전변환 행렬,  $\mathbf{t}$ 는 평행이동 벡터). 이 때,  $\mathbf{R}$ 은  $\mathbf{v}_1$ 을 첫 번째 행벡터,  $\mathbf{v}_2$ 를 두 번째 행벡터,  $\mathbf{v}_3$ 를 세 번째 행벡터로 하는 행렬이 되고, 카메라좌표계의 원점  $\mathbf{q}$ 의 월드좌표는  $\mathbf{q}_w = -\mathbf{R}^T\mathbf{t}$ 가 됨을 설명 또는 증명하시오.



### 1) $\mathbf{R}$ 행렬 증명 ( $\mathbf{p}_c = \mathbf{R} \mathbf{p}_w + \mathbf{t}$ )

$$- \mathbf{p}_c = \begin{pmatrix} \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{v}_2 \\ \mathbf{v}_3 \end{pmatrix} \cdot (\mathbf{p}_w \quad \mathbf{q}_w) = \begin{pmatrix} \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{v}_2 \\ \mathbf{v}_3 \end{pmatrix} \cdot \mathbf{p}_w - \begin{pmatrix} \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{v}_2 \\ \mathbf{v}_3 \end{pmatrix} \cdot \mathbf{q}_w$$

$$- \text{주어진 식과 비교 해 보면, } \mathbf{R} = \begin{pmatrix} \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{v}_2 \\ \mathbf{v}_3 \end{pmatrix} \text{ 임을 알 수 있다.}$$

### 2) $\mathbf{q}_w = -\mathbf{R}^T \mathbf{t}$ 증명

$$- \mathbf{p}_c = 0$$

$$- \mathbf{R} \mathbf{p}_w + \mathbf{t} = 0$$

$$- (-\mathbf{t}) = \mathbf{R} \mathbf{p}_w$$

$$- \mathbf{p}_w = -\mathbf{R}^{-1} \mathbf{t}$$

$$- \mathbf{p}_w = -\mathbf{R}^{-1} \mathbf{t} \quad ( \mathbf{R}^{-1} = \mathbf{R}^T )$$

## HW#7. Change of Basis

- Q2.  $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ 를 벡터공간  $V$ 의 한 **orthonormal basis**라 하자. 이 때,  $V$ 의 임의의 벡터  $w \in V$ 를  $v_i$ 들의 일차결합  $w = c_1 v_1 + \dots + c_n v_n$ 로 표현했을 때, 계수  $c_i$ 는  $c_i = w \cdot v_i$ 임을 보이시오.

- orthonormal basis 의 경우 일차결합의 계수(  $c_i$  ) 는 내적을 통해 계산이 가능하다.

$$- w = c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_n v_n$$

$$\begin{aligned} - w \cdot v_1 &= (c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_n v_n) \cdot v_1 \\ &= c_1 v_1 \cdot v_1 + c_2 v_2 \cdot v_1 + \dots + c_n v_n \cdot v_1 \\ &= c_1 + 0 + \dots + 0 \\ &= c_1 \end{aligned}$$

- 즉,  $c_1 = w \cdot v_1$  임을 볼 수 있다.

### 고찰

기존에 알고있던 벡터와 내적등에 대한 개념에서 더 확장하여 직교행렬과 벡터공간, 랭크 등 좀 더 폭 넓게 알아갈 수 있었고 여러가지 정의를 증명해내는 과정들을 살펴볼 수 있어 좋았습니다.

학부에서 선형대수의 기본에 대해 배웠지만 다시 살펴보면 다양한 문제에 적용해보니 색다르게 느껴졌고, 이전 과제에서 좌표변환 문제를 이해하는데 어려움을 겪었는데 이번 과제를 통해 이를 조금 더 이해해 나갈 수 있었습니다.