

**부분공간**

# 수업 목표

## 이번 수업의 핵심:

- 부분공간과 기저의 정의
- 열공간/행공간의 차원과 Rank 계산
- 영공간의 정의와 특성
- Orthogonal complement의 개념과 행렬의 주요 부분 공간

## 핵심 개념

- 부분공간, 기저
- 열공간, 행공간, 영공간, 좌영공간
- 차원, Rank
- Orthogonal complement

# Span과 부분공간

## 부분공간 (Subspace)

- 정의 - 부분공간  $H$ 는 **선형결합으로 닫힌**  $\mathbb{R}^n$ 의 부분 집합:  $H \subseteq \mathbb{R}^n$ 
  - 임의의 두 벡터  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2 \in H$ 와 두 스칼라  $c, d$ 에 대하여,  $c\mathbf{u}_1 + d\mathbf{u}_2 \in H$
- $\text{Span}\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_p\}$ 은 항상 부분공간임
  - $\mathbf{u}_1 = a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_p\mathbf{v}_p, \mathbf{u}_2 = b_1\mathbf{v}_1 + \dots + b_p\mathbf{v}_p$ 라고 가정  
$$c\mathbf{u}_1 + d\mathbf{u}_2 = c(a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_p\mathbf{v}_p) + d(b_1\mathbf{v}_1 + \dots + b_p\mathbf{v}_p) = (ca_1 + db_1)\mathbf{v}_1 + \dots + (ca_p + db_p)\mathbf{v}_p$$
- 사실, 부분공간은 항상  $\text{Span}\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_p\}$ 의 형태로 표현됨

# 부분공간의 기저

## 기저 (Basis)

- 정의 - 부분공간  $H$ 의 **기저**는 다음을 만족하는 벡터의 집합:

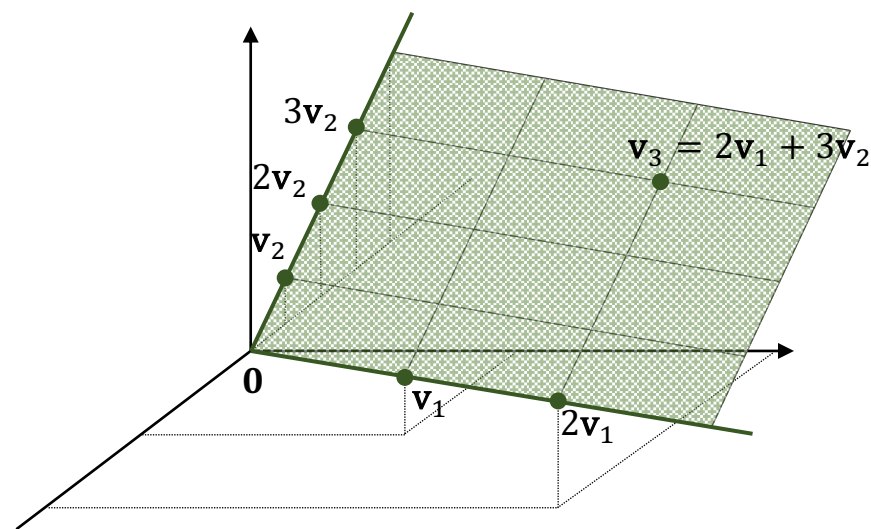
- 부분공간  $H$  전체를  $\text{Span}(\text{생성})$ 할 수 있음
- 선형독립 (즉, 불필요한 벡터가 없음)

- 예시) 오른쪽 그림  $H = \text{Span}\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$

- $H = \text{Span}\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\}$ 로 평면이 생성  $\rightarrow \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\}$ 는 기저
- $\{\mathbf{v}_1\}$ 로는 평면을 생성할 수 없음  $\rightarrow \{\mathbf{v}_1\}$ 는 기저가 아님
- $\mathbf{v}_3 = 2\mathbf{v}_1 + 3\mathbf{v}_2 \in \text{Span}\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\} \rightarrow \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$ 는 기저가 아님

- 기저는 유일하지 않음

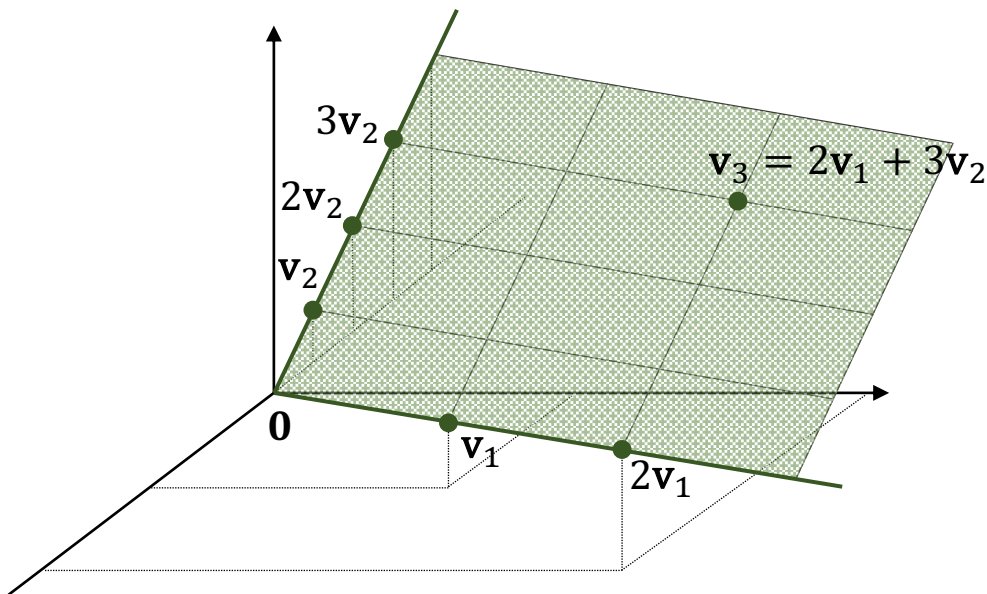
- 즉, 똑같은 부분공간  $H$ 를 생성하는 선형독립 벡터 집합이 존재



## 부분공간의 차원

부분공간  $H$ 가 주어졌을 때, 유일성을 가지는 것은 무엇이 있을까?

- $H$ 에 다른 기저가 존재해도, 기저 내 벡터의 개수는 변하지 않음
- 해당 벡터 개수를  $H$ 의 차원(Dimension)  $\dim H$ 로 표기
- 예시에서 평면으로 나타난 부분공간 차원은  $\dim H = 2$ 
  - 그 어떤 기저도 정확히 2개의 벡터를 포함하기 때문



# 행렬의 열공간

## 열공간 (Column space)

- 정의 - 행렬  $A$ 의 **열공간**은  $A$ 의 열로 생성된 부분 공간을 의미
  - 이러한 행렬의 열공간을  $\text{Col } A$ 로 표기

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Col } A = \text{Span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$$

- 따라서,  $\dim \text{Col } A = 2$

---

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Col } A = \text{Span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\} = \text{Span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$$

- $\begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 이므로 세번째 열이 첫 두 열의 선형결합
- 따라서,  $\dim \text{Col } A = 2$

# 행렬의 행공간

## 행공간 (Row space)

- 정의 - 행렬  $A$ 의 **행공간**은  $A$ 의 행으로 생성된 부분 공간을 의미
  - 이러한 행렬의 행공간을  $\text{Row } A$ 로 표기

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}^T, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}^T, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}^T \right\} = \text{Span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}^T, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}^T \right\}$$

- 따라서,  $\dim \text{Row } A = 2$
- 행렬  $A$ 의 **행공간**은 행렬  $A^T$ 의 **열공간**과 동일
$$\text{Row } A = \text{Col } A^T$$

# 행렬의 Rank

## 열 계수 (Column rank)와 행 계수 (Row rank)

- 열 계수 – 열 공간의 차원:  $\dim \text{Col } A$
- 행 계수 – 행 공간의 차원:  $\dim \text{Row } A$

## Rank (계수)

- 정의 - 행렬  $A$ 의 Rank는  $A$ 의 열(행)공간의 차원을 의미
  - 열 계수와 행 계수는 같은 수치를 가짐
- 이러한 행렬의 차원을  $\text{rank } A$ 로 표기

$$\text{rank } A = \dim \text{Col } A = \dim \text{Row } A$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{rank } A = 2$$



# 행렬의 영공간

## 영공간 (Null space)

- 행렬  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 의 **영공간**은  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 을 만족하는 모든 해들의 집합
  - 이러한 영공간을 **Nul**  $A$ 로 표기
  - 해당 공간은  $\mathbb{R}^n$ 의 **부분공간**

- $A = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^\top \\ \mathbf{a}_2^\top \\ \vdots \\ \mathbf{a}_m^\top \end{bmatrix}$ 에 대하여,  $\mathbf{x}$ 가 다음을 만족:

$$\mathbf{a}_1^\top \mathbf{x} = 0, \mathbf{a}_2^\top \mathbf{x} = 0, \dots, \mathbf{a}_m^\top \mathbf{x} = 0$$

- $\mathbf{x}$ 가  $A$ 의 모든 행과 Orthogonal(직교)  
→  $\mathbf{x}$ 는  $A$ 의 행공간 내 모든 벡터와 Orthogonal

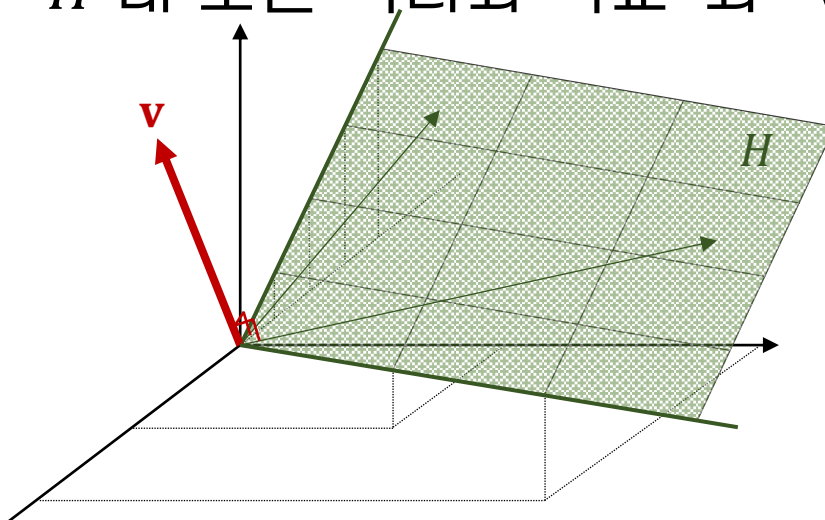
$$(c_1 \mathbf{a}_1^\top + c_2 \mathbf{a}_2^\top + \dots + c_m \mathbf{a}_m^\top) \mathbf{x} = 0$$

# Orthogonal Complement

- 벡터  $\mathbf{v}$ 가 부분공간  $H \subset \mathbb{R}^n$  내 모든 벡터와 직교한다면,  $\mathbf{v}$ 는  $H$ 에 Orthogonal

## Orthogonal Complement (직교여공간)

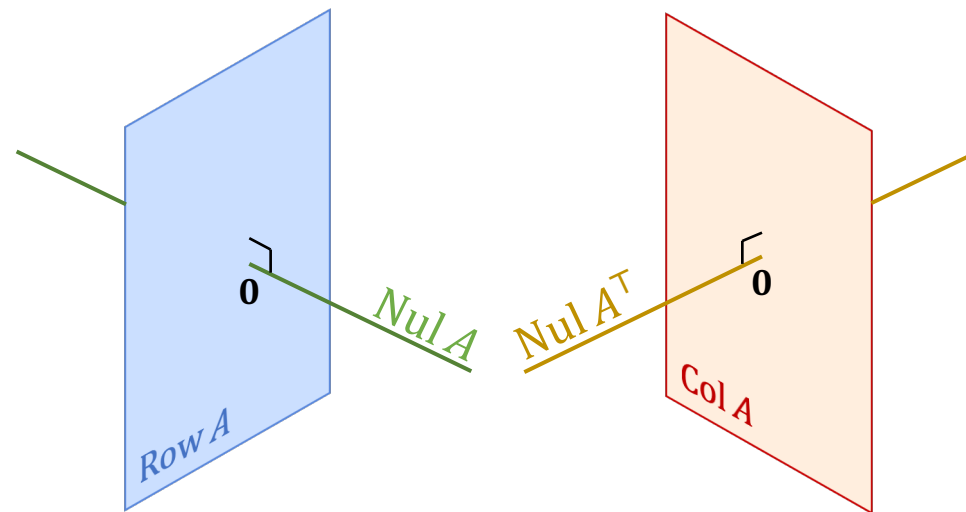
- $H$ 와 Orthogonal한 모든 벡터  $\mathbf{v}$ 의 집합
- $H^\perp$ 로 표기하고  $H$  perpendicular 혹은  $H$  perp로 읽음
- 벡터  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ 를 가정했을 때, “ $H$  내 모든 벡터와 직교”와 “ $\mathbf{v} \in H^\perp$ ”는 동치
- $H^\perp$  또한  $\mathbb{R}^n$ 의 부분공간
- $\dim H + \dim H^\perp = n$



## 행렬 $A$ 에서 만들어지는 주요 부분공간

행렬  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 에서

- 열공간 (Column space):  $\text{Col } A$ 
  - $\dim \text{Col } A = \text{rank } A = r$
- 행공간 (Row space):  $\text{Row } A = \text{Col } A^T$ 
  - $\dim \text{Row } A = \text{rank } A = r$
- 영공간 (Null space):  $\text{Nul } A = (\text{Row } A)^\perp$ 
  - $\dim \text{Nul } A = n - r$
- 좌영공간 (Left null space):  $\text{Nul } A^T = (\text{Col } A)^\perp$ 
  - $\dim \text{Nul } A^T = m - r$



## 요약

- 부분 공간 및 기저의 정의와 특성 제시
- 열공간과 행공간의 의미와 이에 기반한 Rank의 계산 확인
- 영공간의 정의와 Orthogonal complement로서의 행공간과의 관계 파악
- 행렬의 주요 부분공간 간의 관계 학습

