

# Linear Algebra

## Linear Combination & Span (선형 결합 및 생성)

소프트웨어 공대 강의

노기섭 교수

(kafa46@cju.ac.kr)

# Linear Combinations (선형 결합)

## ■ 정의

Let  $V$  be a vector space over the field  $K$ .

As usual, we call elements of  $V$  vectors and call elements of  $K$  scalars.

If  $v_1, v_2, \dots, v_n$  are vectors

and  $a_1, a_2, \dots, a_n$  are scalars,

then the linear combination of those vectors with those scalars as coefficients is

(자료출처: [https://en.wikipedia.org/wiki/Linear\\_combination](https://en.wikipedia.org/wiki/Linear_combination) )

$$a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_n v_n$$

[ 참고사항 ]  
Field (체)

덧셈과 곱셈 가능

순서쌍에 대하여 결과가 유일하게 존재

덧셈/곱셈에 대하여 교환/결합법칙 성립

역원, 항등원 존재

덧셈에 대한 곱셈의 분배법칙 성립

대표적인 Field

실수 집합  $\mathbb{R}$

복소수 집합  $\mathbb{C}$

# Linearly Independent (선형 독립)

## Vector Subspace

$$S = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$$

모든 벡터를 선형결합 해본다.  $k_1v_1 + k_2v_2 + \dots + k_nv_n = \vec{0}$

만약,  $k_1 = k_2 = \dots = k_n = 0$  이면

$S$ 는 Linearly Independent (선형 독립)

$$S = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \quad k_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + k_3 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ k_3 \end{pmatrix} = \vec{0}$$
$$k_1 = k_2 = k_3 = 0$$

만약,  $k_1 = k_2 = \dots = k_n = 0$  이외의 다른 해가 있다면

$S$ 는 Linearly dependent (선형 종속)

$$S = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \quad k_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + k_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 + k_3 \\ k_2 + k_3 \end{pmatrix} = \vec{0}$$
$$k_1 = k_2 = k_3 = 0$$
$$k_1 = k_2 = 1, k_3 = -1$$

# Basis & Dimension

## Basis (기저)

벡터공간  $V$ 의 부분집합  $B$ 가 Linearly Independent 이고,  
 $B$ 가  $V$ 를 생성(span)할 때, 집합  $B$ 를  $V$ 의 Basis 라고 한다.

$B_1 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$   
 $B_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$   
 $B_3 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$   
 $B_4 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \dots$

$\dim(V) = 2$        $\dim(V) = 3$        $\dim(V) = 4$

## Dimension (차원)

Basis (기저) 원소 개수가 차원이다.

표현:  $\dim(V)$

# Special Types of Basis

## Normal basis (정규기저)

기저를 이루는 모든 벡터가

$$\forall u \in B, \|u\| = 1$$

## Othogonal basis (직교기저)

기저를 이루는 모든 벡터들이 서로 수직

$$\forall u_1, u_2 \in B, \langle u_1, u_2 \rangle = 0$$

## Othogonalnormal basis (정규직교기저)

Normal basis 이면서 Othogonal basis

실수 n 차원의 정규직교 기저  $\rightarrow$  '표준 기저'

$$B = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

# (Linear) Span

## ■ 정의

In mathematics, the linear span of a set  $S$  of vectors (from a vector space), denoted  $\text{span}(S)$  is defined as the **set of all linear combinations** of the vectors in  $S$ .

(자료출처: [https://en.wikipedia.org/wiki/Linear\\_combination](https://en.wikipedia.org/wiki/Linear_combination))

$$S = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$$

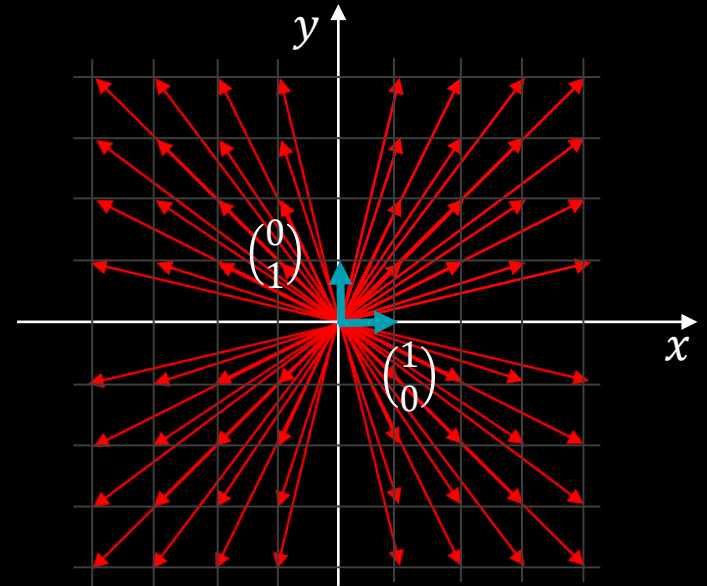
요걸로 만들 수 있는 모든 벡터 집합을 '생성'  $\text{span}(S)$  라고 부름

$$\text{span}(S) = \left\{ \sum_{i=1}^n k_i v_i \mid k_i \in F, v_i \in S \right\}$$

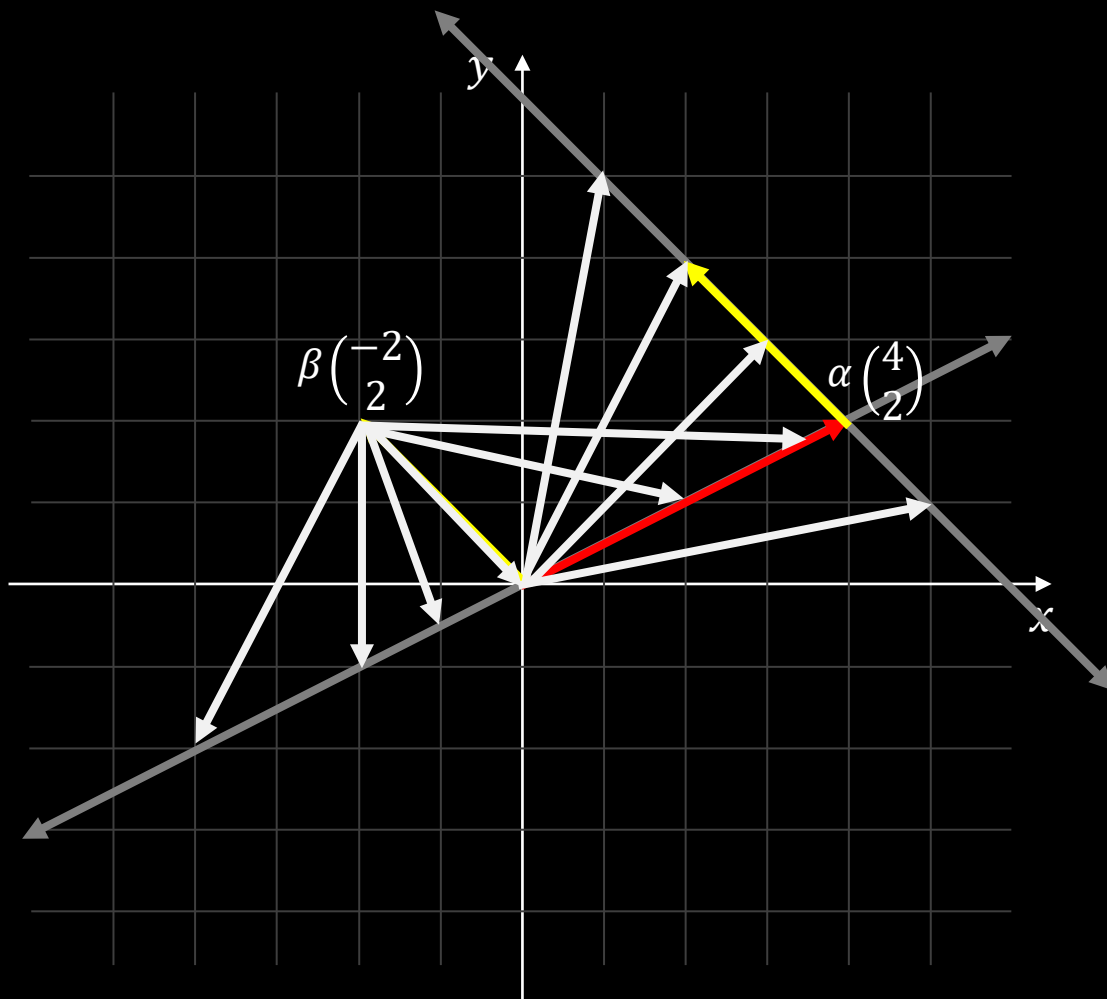
$$S = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \quad F = \mathbb{R}$$

$$k_1 \in \mathbb{R} \quad k_2 \in \mathbb{R}$$

$$\text{span}(S) = \left\{ k_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \end{pmatrix} \right\}$$



# Span의 또 다른 예제



벡터의 덧셈과

스칼라배를 이용해

평면상의 모든 점을

표현할 수 있다.



3차원으로 확장하면,

벡터의 덧셈과

스칼라배를 이용해

공간을 생성할 수 있다.



⋮



수고하셨습니다 ..^^..