## Linear Algebra

# Vector Transformation with Matrix (행렬을 이용한 벡터의 선형 변환)

소프트웨어 꼰대 강의

노기섭 교수 (kafa46@cju.ac.kr)

### Recap: Linear Transformation (Mapping)

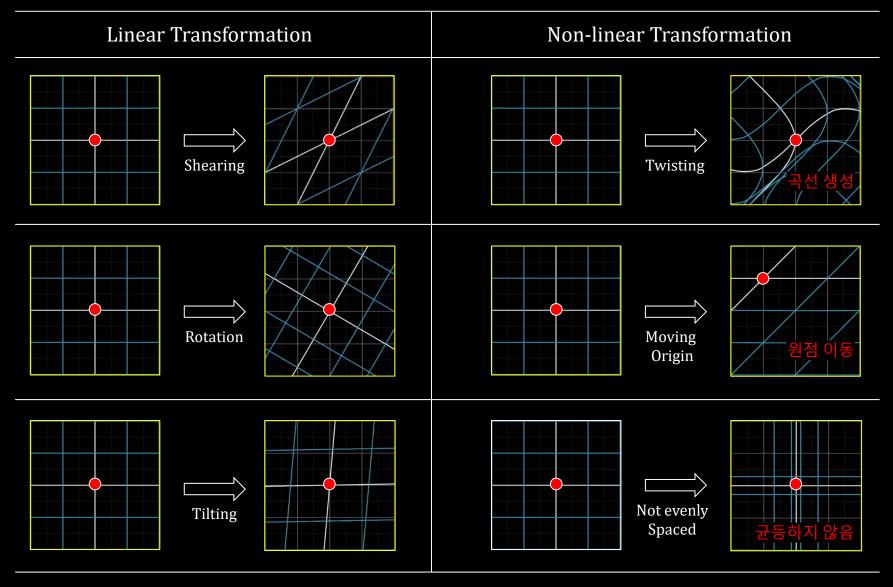
#### Linear Transformation (Mapping)

- Definition
  - · Linear combination (선형 결합)을 보존하는 벡터 사이의 함수
  - · 선형 변환(Linear Transformation), 선형 사상(Linear Mapping), 선형 연산자(Linear Operator) 등으로 부르기도 함
- 다음 두 조건을 만족시키면 선형 변환이다. (다시 말해, "선형성을 유지하는 변환이다")

#### Mapping $L: V \to W$

1) L(u+v) = L(u) + L(v), where  $u,v \in Vector\ Space$  Additivity (가산성)  $\rightarrow$  공간의 모든 좌표가 평행 (곡선이 없다) (두 벡터를 더한 다음 변환 == 각각의 벡터를 변환 후 더함) Linearity (선형성) 2) L(kv) = kL(v), where  $k \in Field, v \in Vector\ Space$  Homogeneity (동차성)  $\rightarrow$  evenly spaced, 동일한 간격 유지

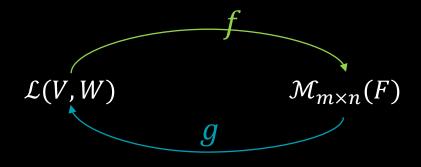
# 직관적으로 이해하는 Linearity (선형성)



### Recap: 행렬과 벡터의 만남! - 그 역사적 순간!!!

2개의 사상을 다시 정의한다.

$$f: \mathcal{L}(V, W) \to \mathcal{M}_{m \times n}(F)$$



$$g: \mathcal{M}_{m \times n}(F) \to \mathcal{L}(V, W)$$

*f* 와 *g* 는 동형사상이다!

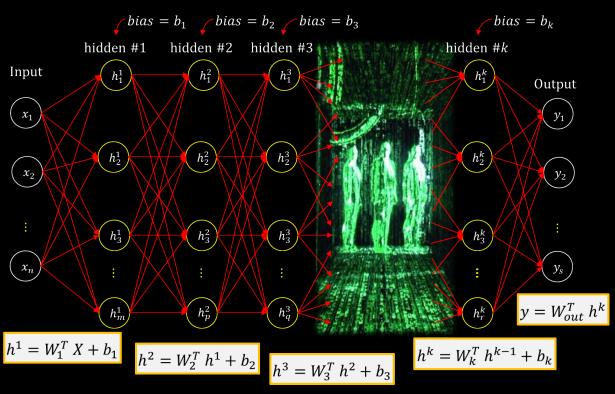
f 와 g 는 서로 역사상 관계이다!

결론: 선형 사상(변환)과 Matrix는 같다!

더 이상 복잡한 선형사상 x 그저 행렬만 보면 된다. 벡터의 선형변환은 행렬만 보면 된다.

> 증명: 겁나게 복잡함 → 생략 ^^ (우리는 그냥 받아들이는 걸로...)

### 행렬과 벡터의 곱셈 - 딥러닝에서 그 진정한 의미는?



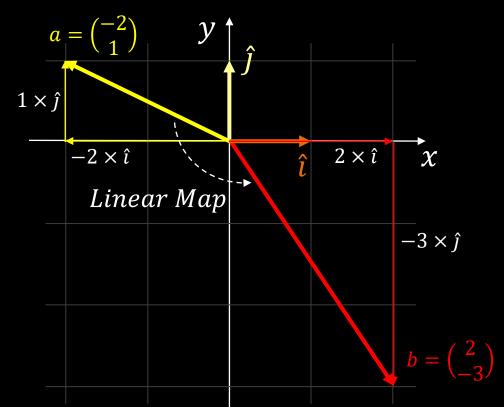
벡터에 행렬을 곱한다는 의미가 도대체 무엇일까요?







## Basis (기저)를 이용한 벡터의 표현



$$\hat{\imath} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \qquad \hat{\jmath} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

기저 벡터를 이용하면 모든 벡터를 표현할 수 있다.

$$a = -2 \times \hat{\imath} + 1 \times \hat{\jmath}$$
$$= -2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 1 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$b = 2 \times \hat{\imath} + (-3) \times \hat{\jmath}$$
$$= 2 {1 \choose 0} + (-3) {0 \choose 1} = {2 \choose -3}$$

a = b로 옮기는 선형변환?

Mapping L:  $a \rightarrow b$ 

여기요! 교수님~~

이전 강의에서....



선형 사상(변환)과 Matrix는 같다고 했으니, 벡터와 행렬의 곱으로 표현하면 되는 것 아닌가요

## Linear Transformation using Basis (기저 변환을 통한 선형변환)

$$\hat{i} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \hat{j} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad a = -2 \times \hat{i} + 1 \times \hat{j}$$

$$a \stackrel{=}{=} b \stackrel{=}{=} 8 \text{ l.inear Map}$$

$$L(a) = -2 \times (Transformed \hat{i}) + 1 \times (Transformed \hat{j})$$

$$L(a) = -2 \times (-1 \times \hat{i}) + 1 \times (-3 \times \hat{j})$$

$$L(a) = -2 \times \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix} + 1 \times \begin{pmatrix} 0 \\ -3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ -3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \end{pmatrix}$$

$$2 \times \hat{i} \times X$$

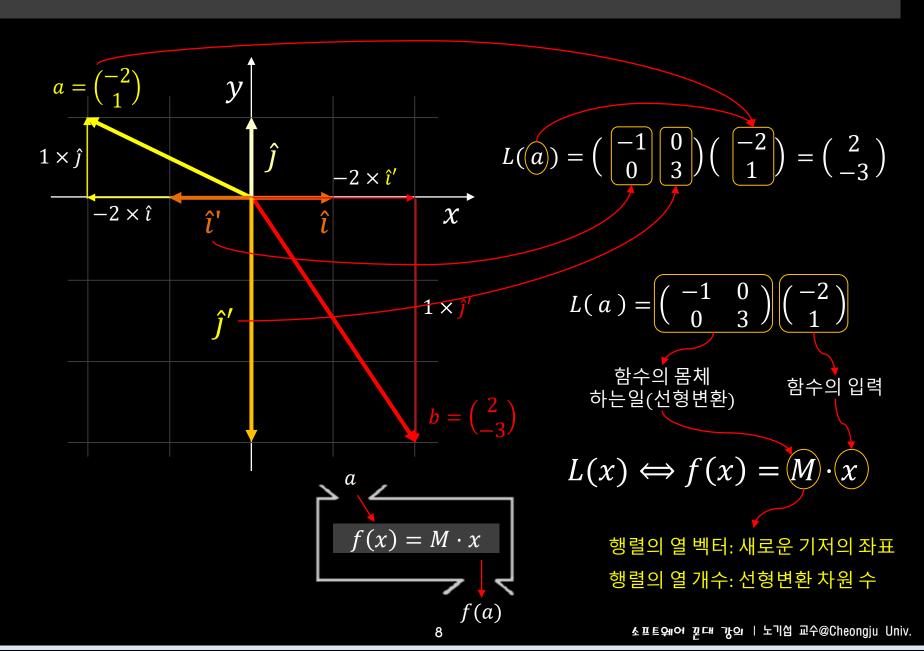
$$L(a) = -2 \times (-1 \times \hat{i}) + 1 \times (-3 \times \hat{j})$$

$$L(a) = -2 \times \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \end{pmatrix} + 1 \times \begin{pmatrix} 0 \\ -3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ -3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \end{pmatrix}$$

$$2 \times \hat{i} \times X$$

$$3 \times \hat{j} \times \hat{j}$$

# Generalization of Linear Transformation (선형변환의 일반화)



### 다양한 선형변환 맛보기

### 실습 페이지: <a href="http://acin.cju.ac.kr/Deeplearning/ViewMain/">http://acin.cju.ac.kr/Deeplearning/ViewMain/</a>

#### Shearing (전단변환)

고정된 방향으로 각 포인트를 그 방향과 평행한 라인에서 부호가 있는 거리에 비례하는 양만큼 이동시키는 선형변환 함수

#### Rotating (회전변환)

임의의 벡터를 원점을 중심으로 회전시키는 선형변환 함수

#### Permutation (지환변환)

행과 열을 맞바꾸는 선형변환 함수

#### Projection (사영변환)

차원을 축소하여 (예: 2차원 → 1차원) 설정한 축으로 프로젝션(projection)하는 함수

$$L(a) = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$L(a) = \begin{pmatrix} \cos\frac{\pi}{2} & -\sin\frac{\pi}{2} \\ \sin\frac{\pi}{2} & \cos\frac{\pi}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$L(a) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$L(a) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$



수고하셨습니다 ..^^..