

# Dot Product

## Definitions

### Numerical

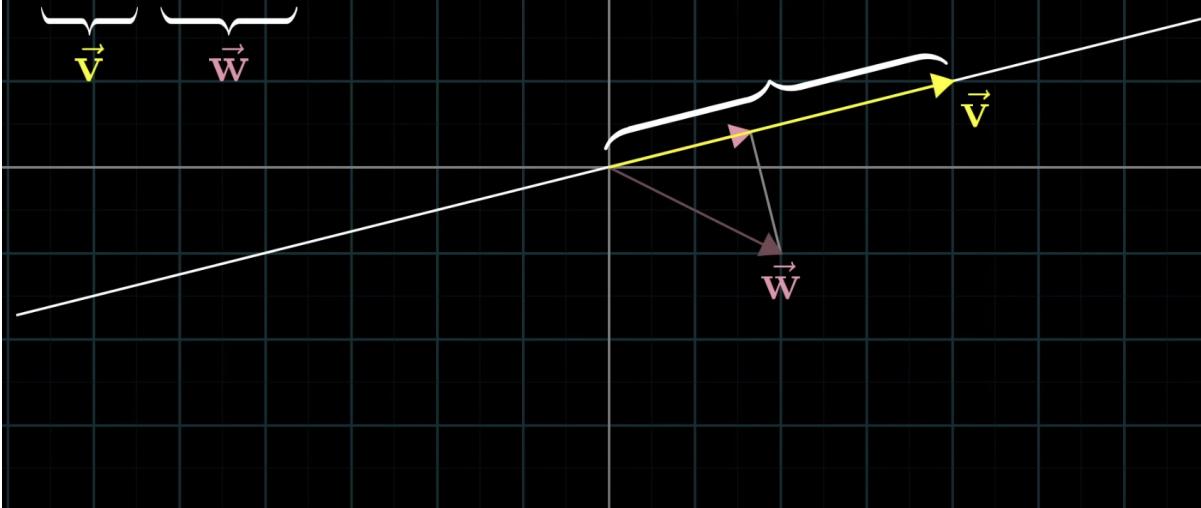
Two vectors of the same dimension

$$\begin{bmatrix} 6 \\ 2 \\ 8 \\ 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 8 \\ 5 \\ 3 \end{bmatrix} = 6 \cdot 1 + 2 \cdot 8 + 8 \cdot 5 + 3 \cdot 3$$

수치적으로 내적(dot product)은 같은 좌표값의 쌍을 곱하고 모두 더하는 것이다.

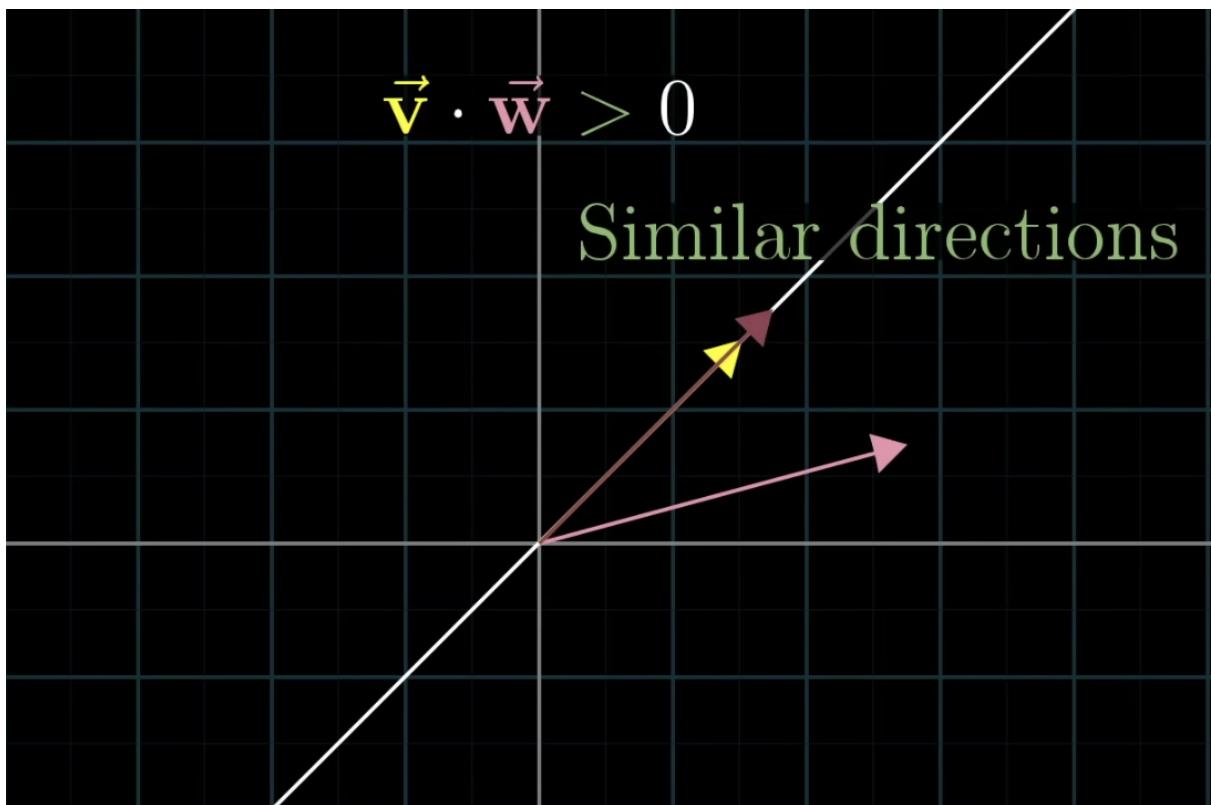
### Geometrical

$$\underbrace{\begin{bmatrix} 4 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\vec{v}} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}}_{\vec{w}} = (\text{Length of projected } \vec{w})(\text{Length of } \vec{v})$$

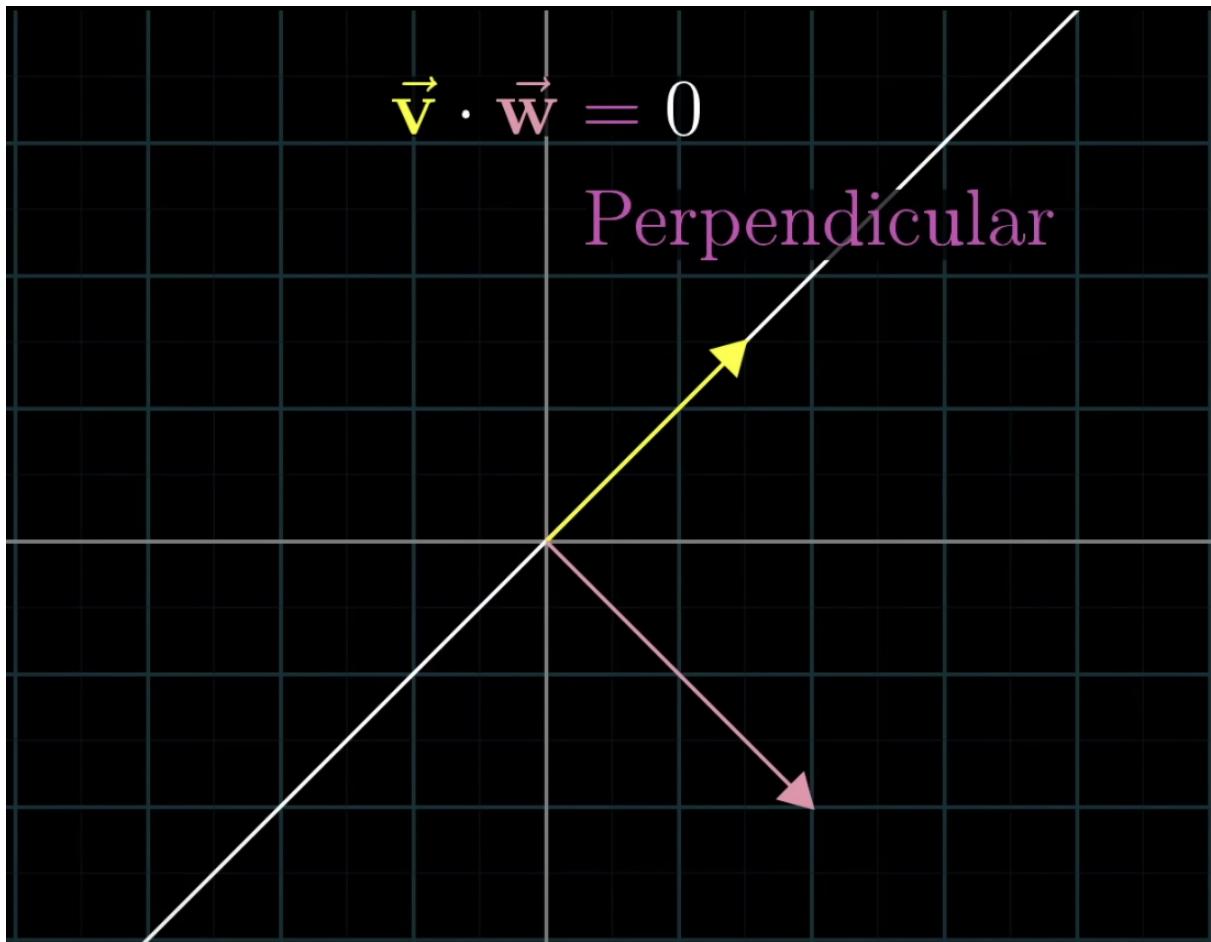


기하학적으로 내적은 하나의 벡터를 다른 벡터에 투영(projection)하는 것이다. (벡터의 순서는 관계없다.)

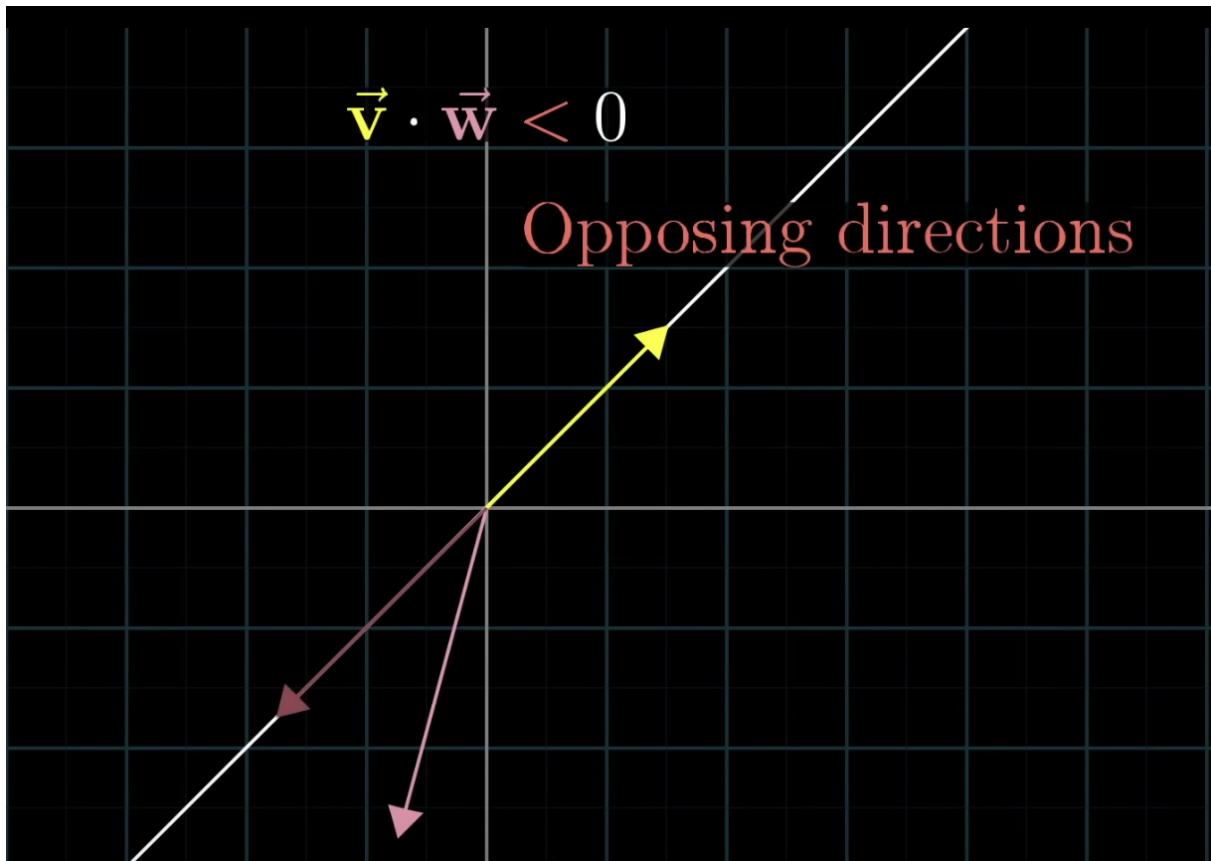
즉 내적은 v벡터의 길이와 w벡터의 길이를 곱하는 것이다.



만약 두 벡터가 같은 방향을 가리키면 내적은 양수,

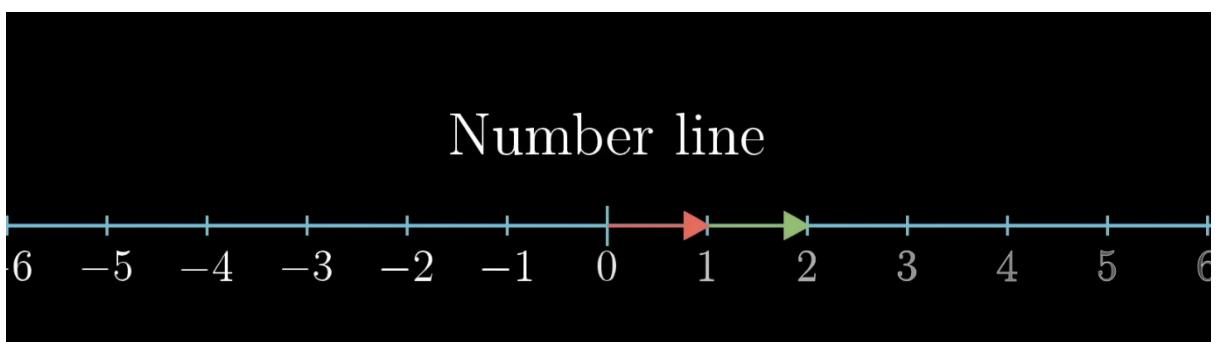


두 벡터의 방향이 직각이라 두 벡터의 길이를 곱하면 0이 되서 내적이 0,

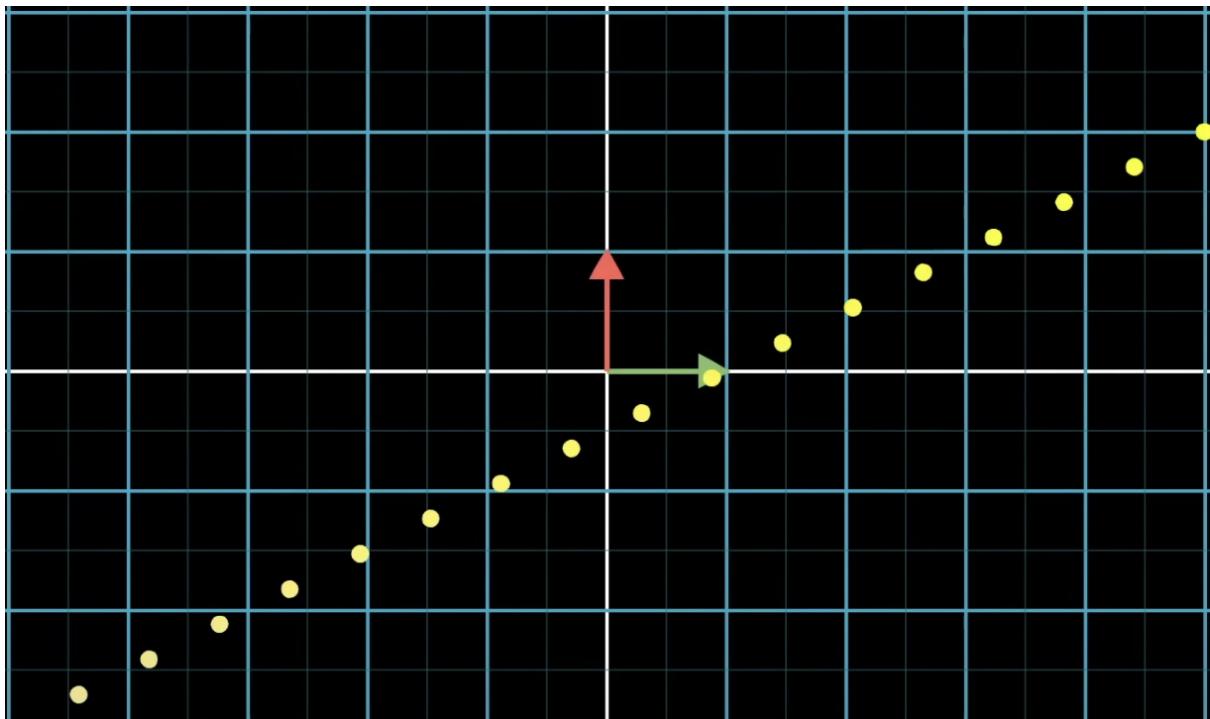


서로 다른 방향을 벡터가 가지면 내적은 음수가 된다.

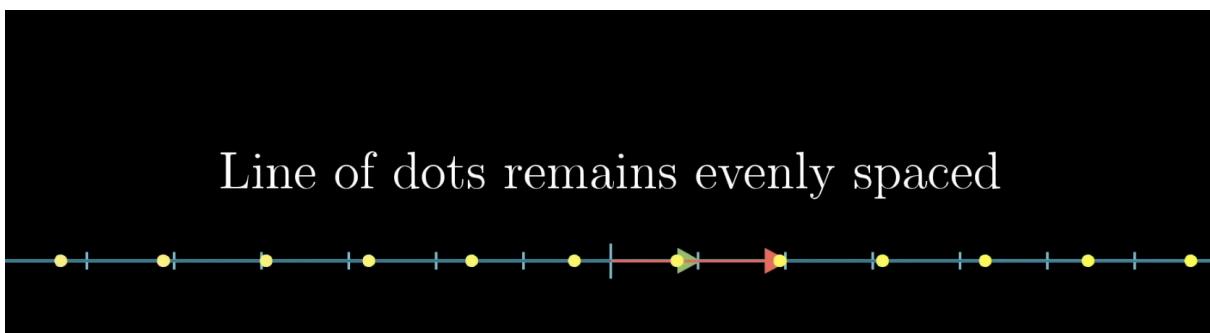
## Multi Dimension to One Dimension Linear Transformation(다차원에서 1차원으로의 선형변환)



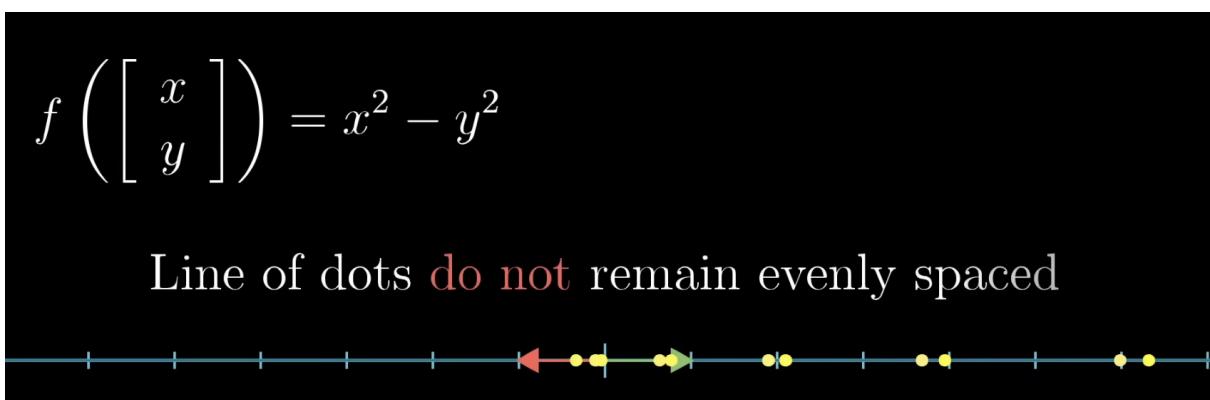
다차원이 1차원으로 즉 1차원 수선이 되는 선형변환을 생각해보자.



여기서 선형변환이 되었다는 것의 의미는,



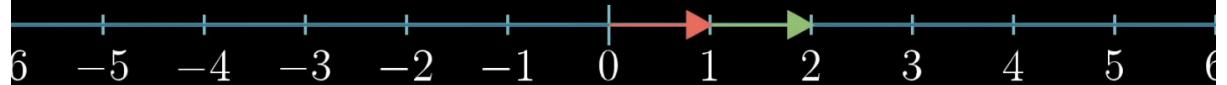
결과 공간의 벡터, 즉 수선이 일정한 간격으로 균등하게 배치되어 있는 것이다.



만약 그렇지 않다면 비선형적 변환일 것이다.

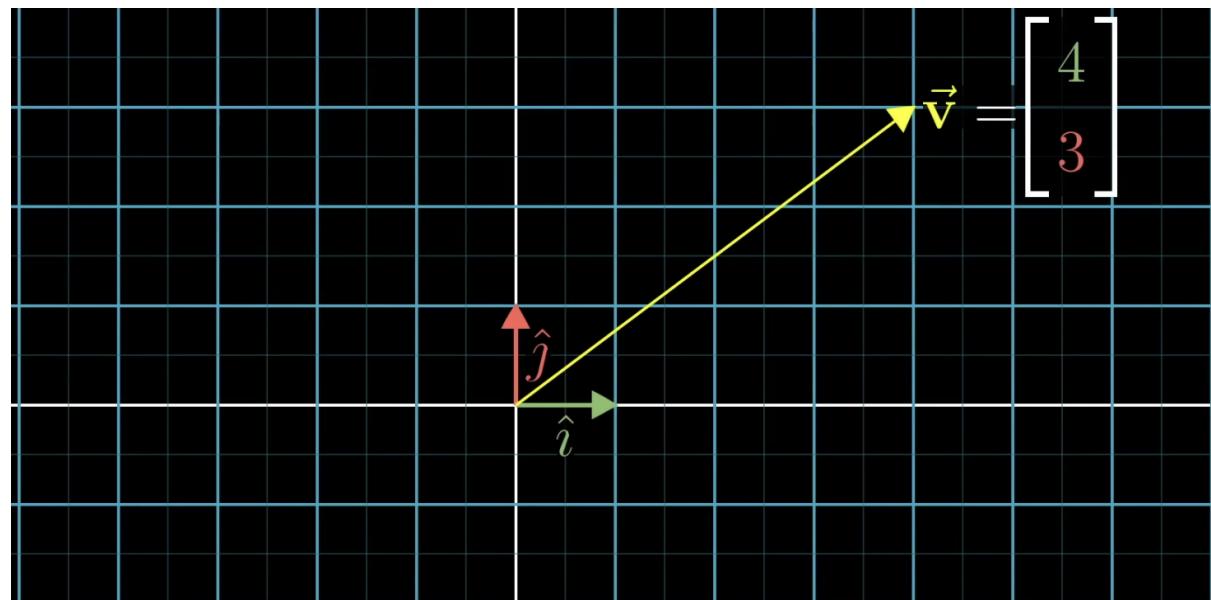
Transformation matrix:  $\begin{bmatrix} 2 & 1 \end{bmatrix}$

$\hat{i}$  lands on 2

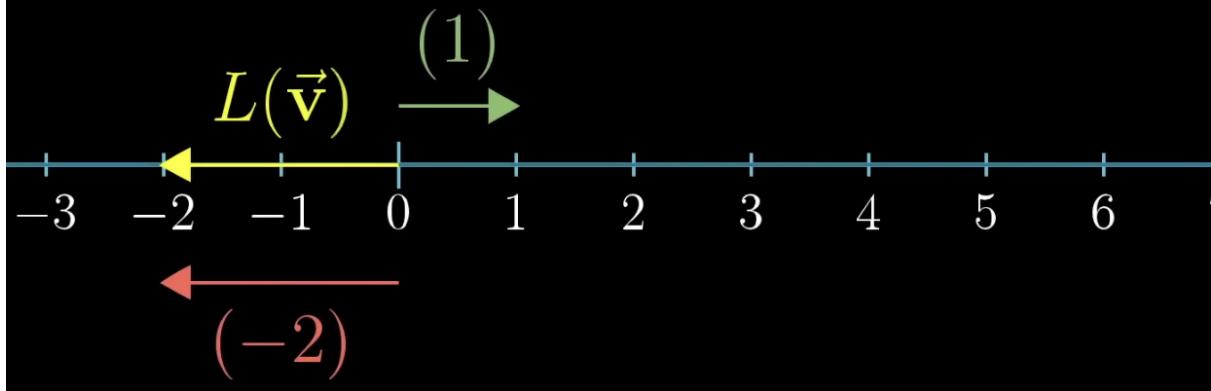


$\hat{j}$  lands on 1

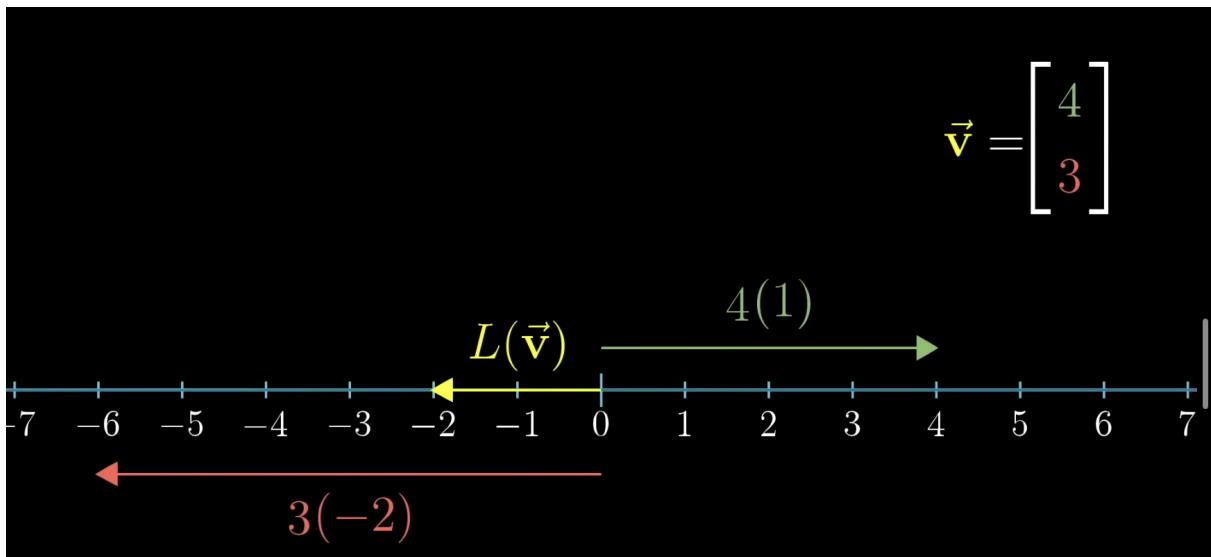
일반적으로 선형변환은 i-hat, j-hat(기저 벡터)의 도착 위치에 의해 결정된다. 결과 공간이 1 차원일 경우 수선의 숫자로 표현된다.



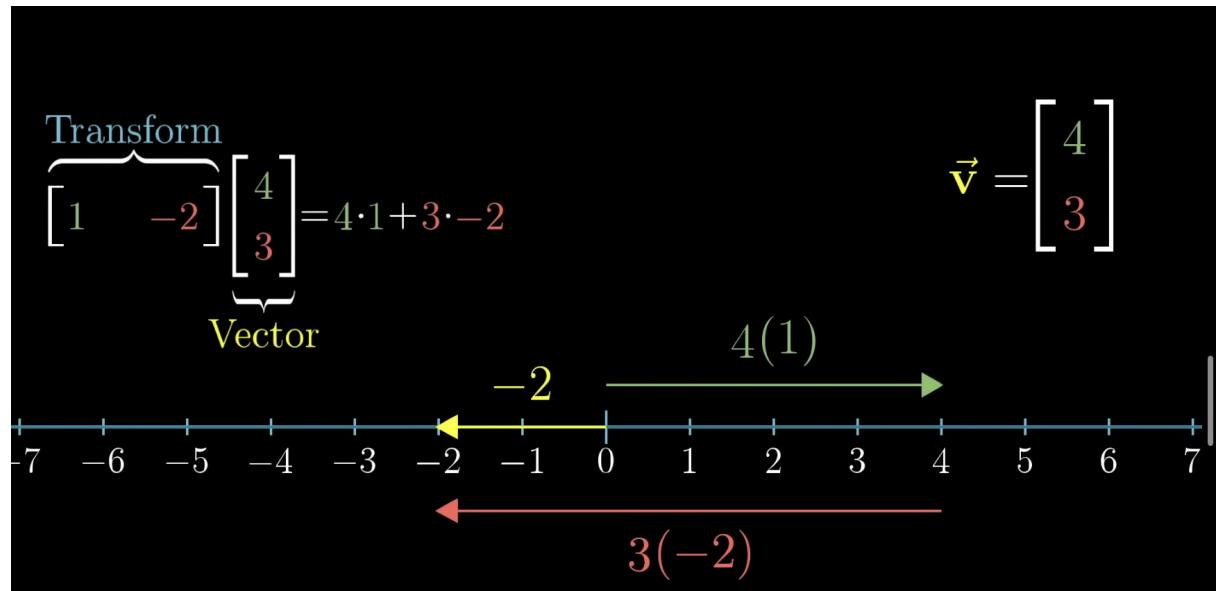
$$\vec{v} = \begin{bmatrix} 4 \\ 3 \end{bmatrix}$$



가령  $i\text{-hat}=1, j\text{-hat}=-2$ 로 변환시키는 선형변환이 있다고 해보자. 이를  $[4,3]$  벡터에 적용하면 어떻게 될까?



$i\text{-hat}$ 이 4배로 스케일링,  $j\text{-hat}$ 이 3배로 스케일링 됨으로 결과는 -2에 도착하게 된다.



이는 수치적으로 봤을 때 행렬-벡터 곱셈이랑 같다.  $[1 \ -2]$  행렬을 누워있는 벡터  $[1 \ -2]$  라고 생각하면 내적과 같아 보이지 않는가?

$$\begin{bmatrix} 2 & 7 \end{bmatrix}$$

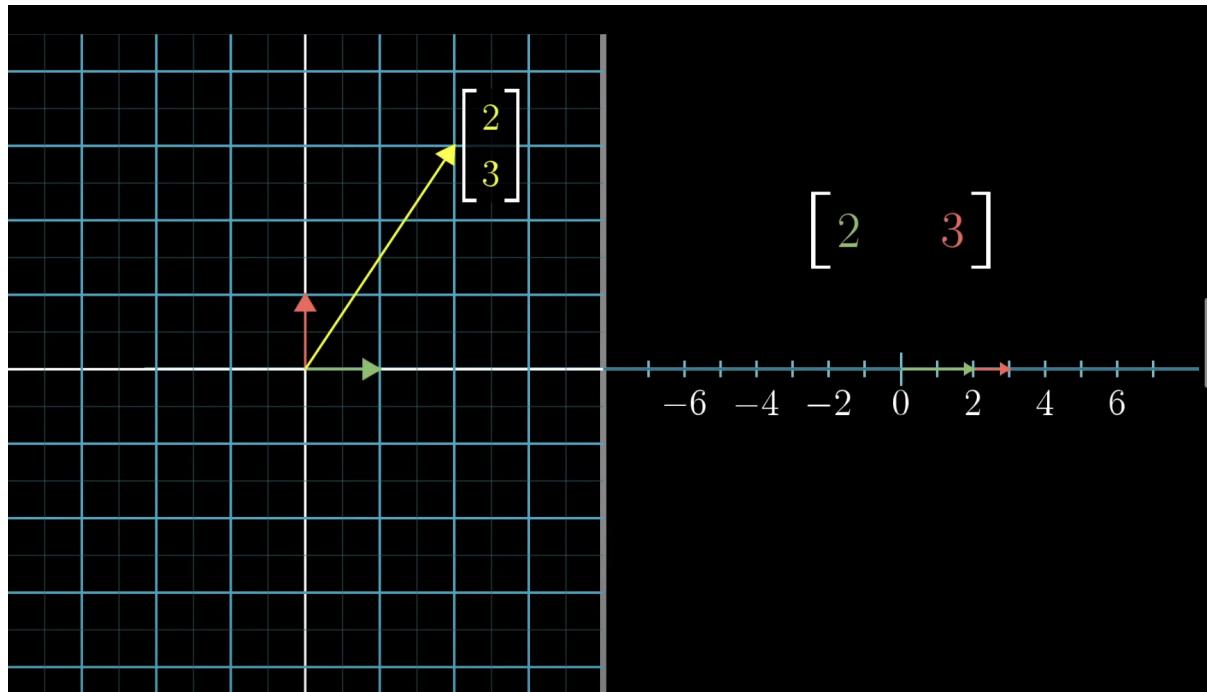
$1 \times 2$  matrices  $\longleftrightarrow$  2d vectors

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 \end{bmatrix}$$

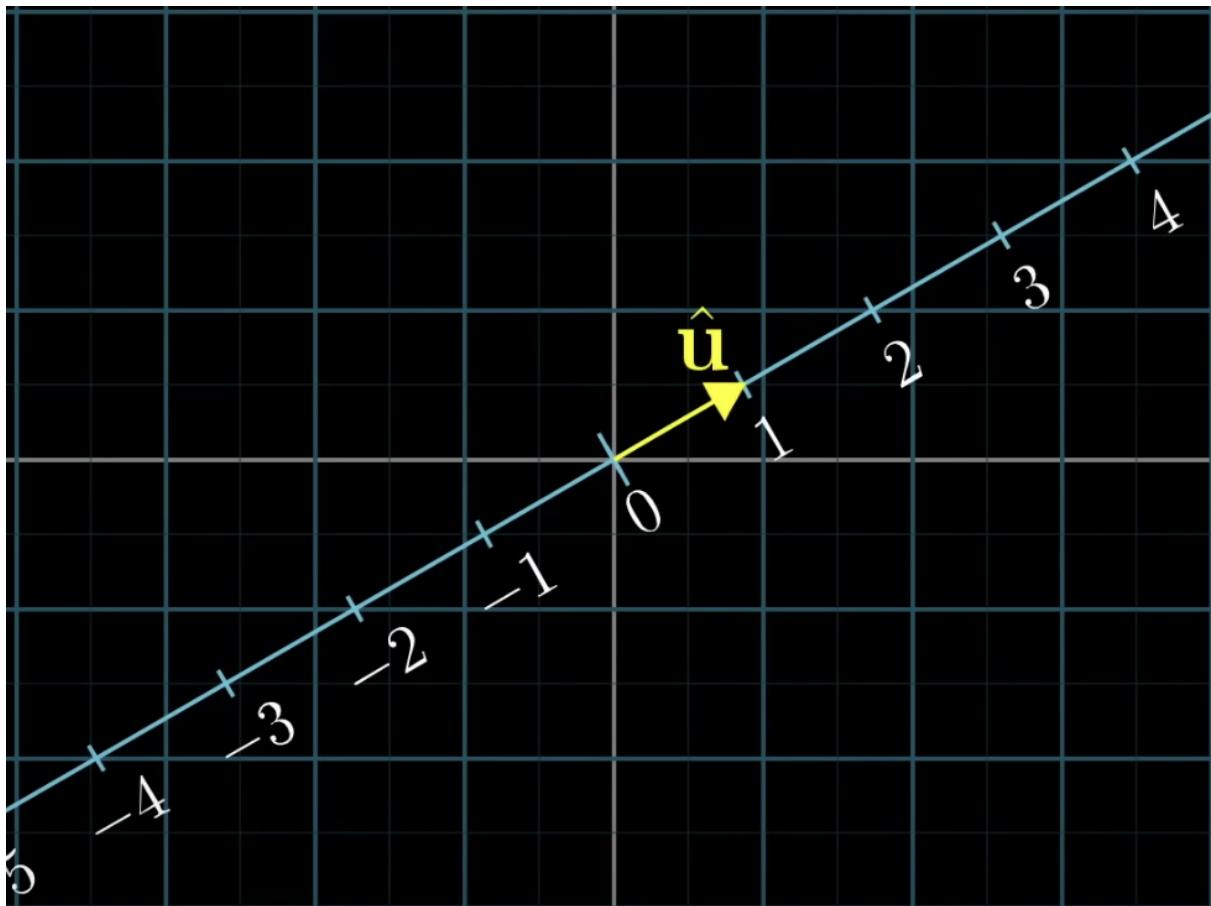
$$\begin{bmatrix} 2 \\ 7 \end{bmatrix}$$

$1 \times 2$  matrices  $\longleftrightarrow$  2d vectors

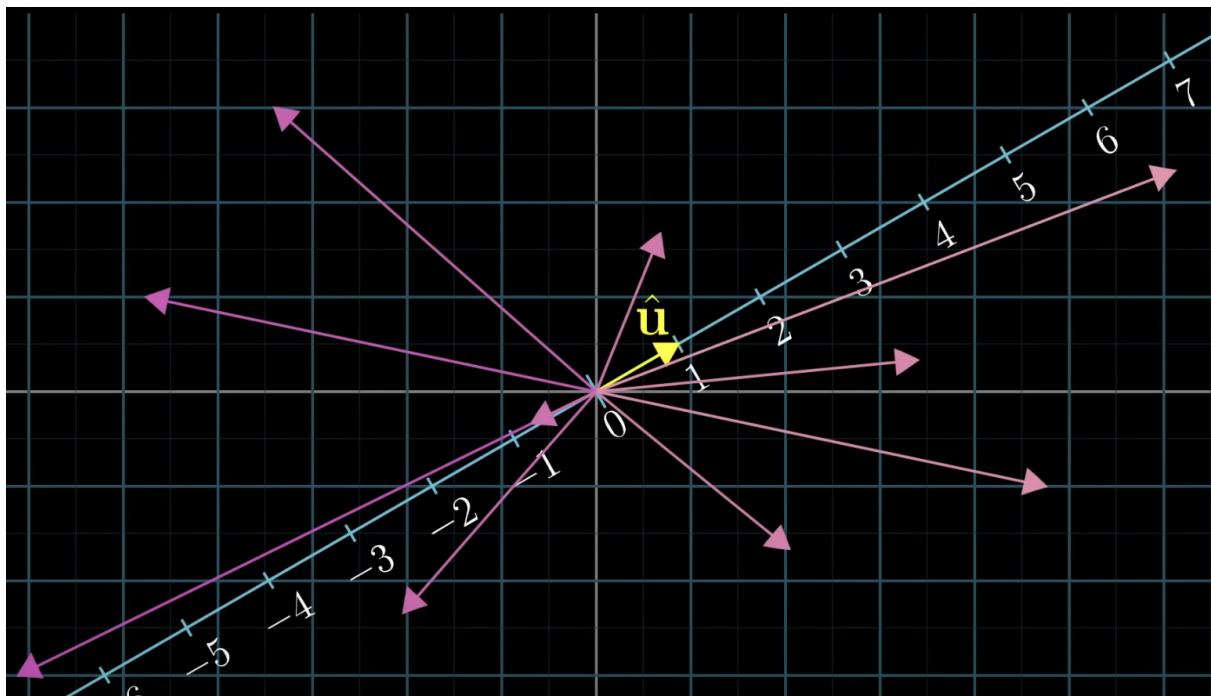
$$\begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

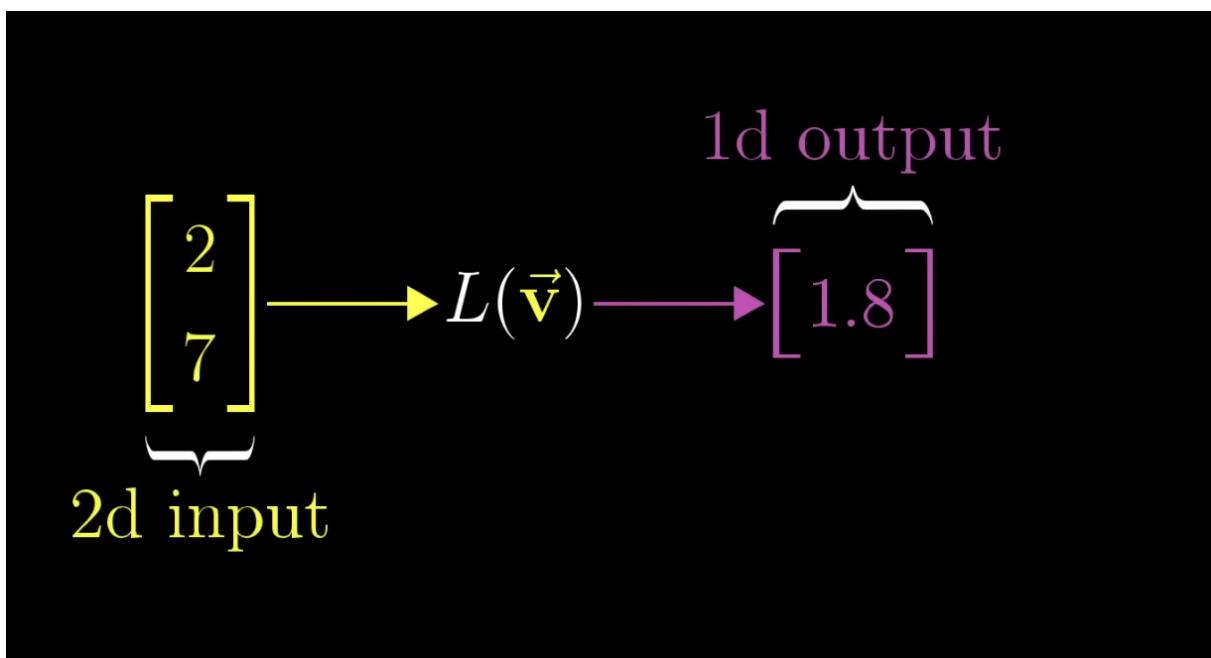
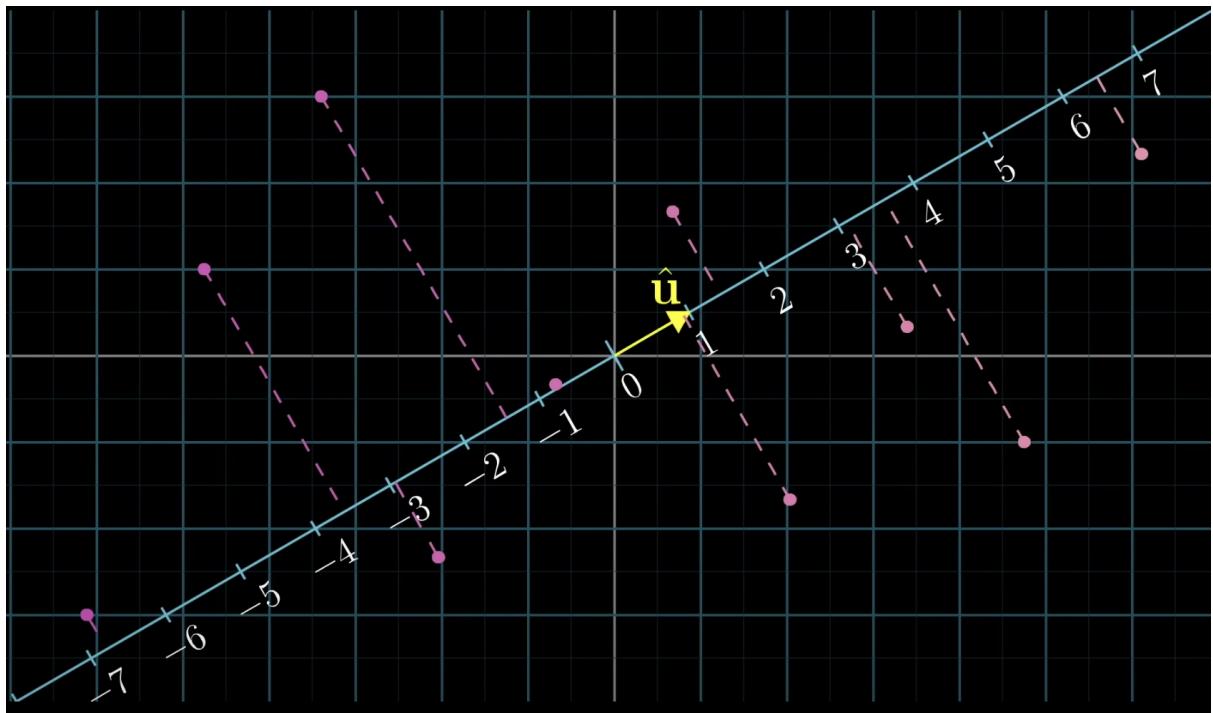


사실  $1 \times 2$  행렬과 2차원 벡터는 서로 변환이 가능한 연관성이 있다.

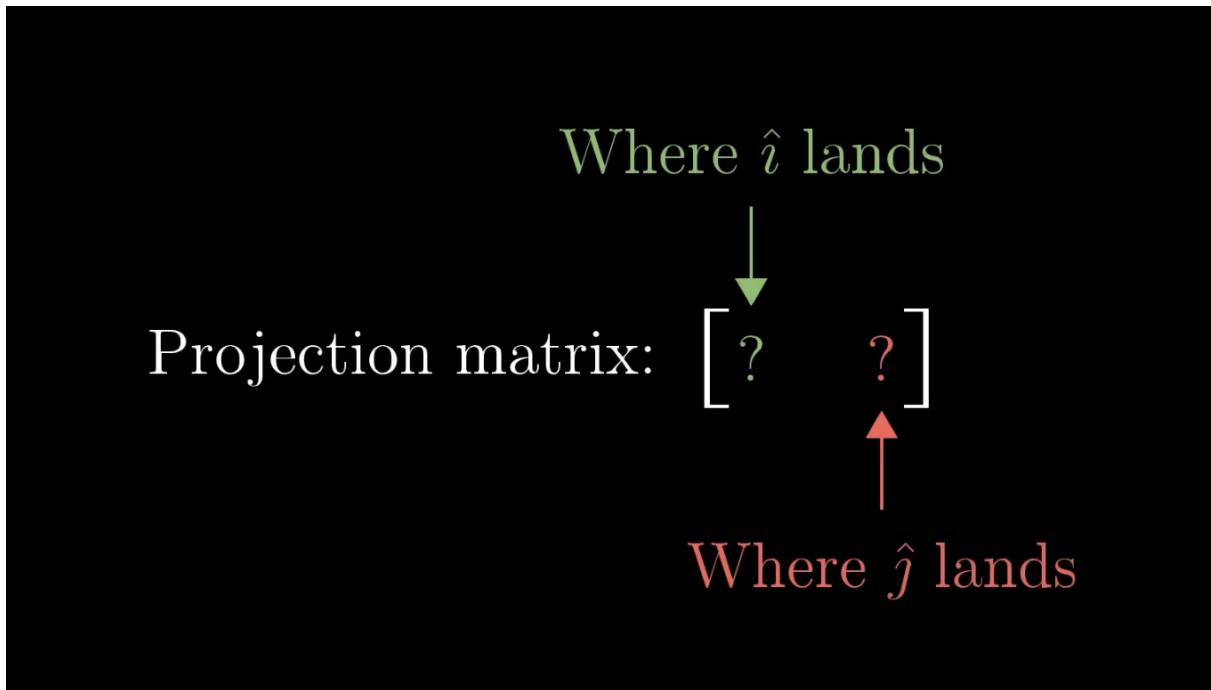


수선과 비스듬히 또 하나의 수선을 긋고(원점은 겹친다) 여기의 기저 벡터  $\hat{u}$ 를 생각해보자.

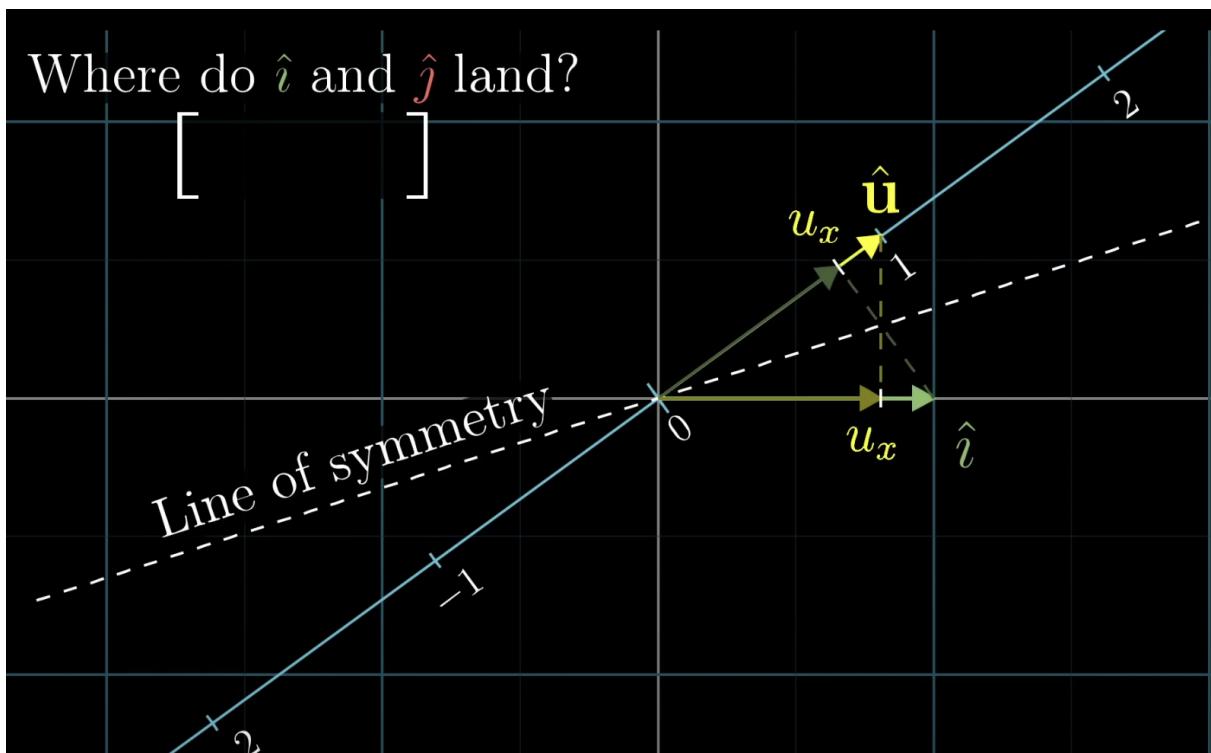




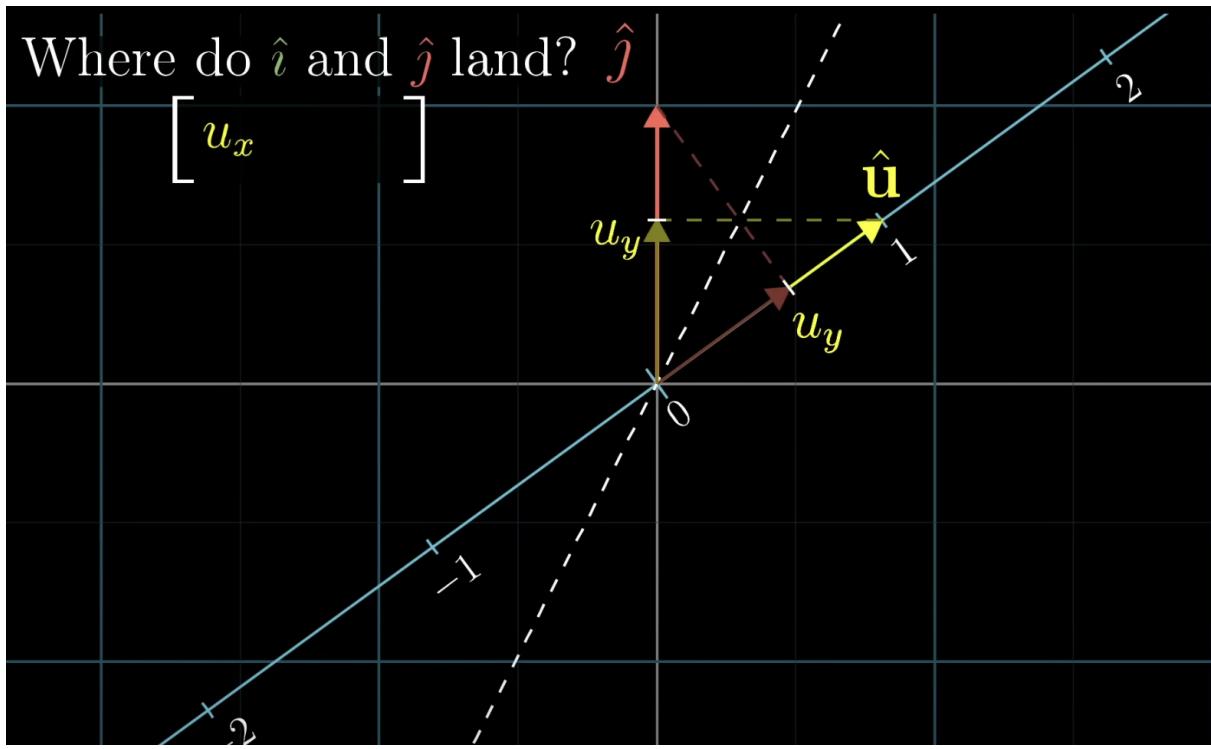
기존 좌표의 벡터를 비스듬한 수선에 투영하면 이는 2차원 벡터를 입력으로 숫자를 출력으로 내놓는 선형변환을 정의하는 것과 같다. (비스듬한 수선에 투영하는 것도 선형적이기 때문 선형변환)



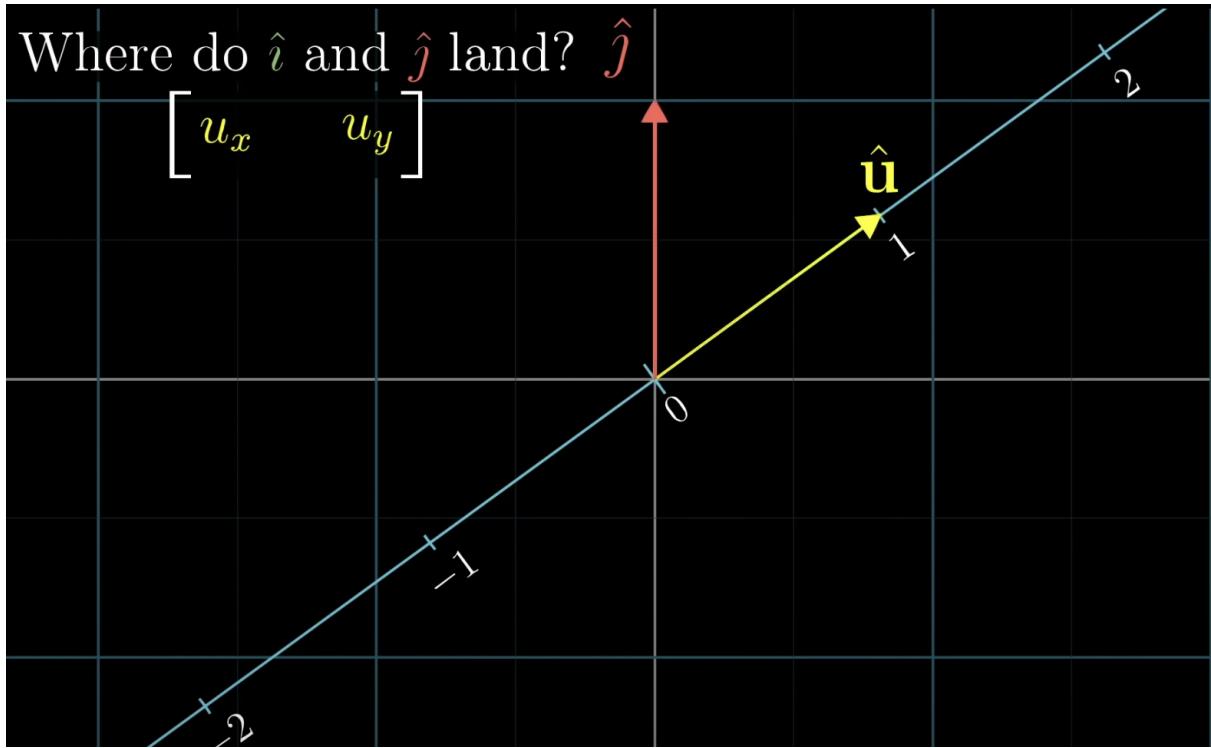
복기) 선형 변환은 행렬로 표현 가능하다.



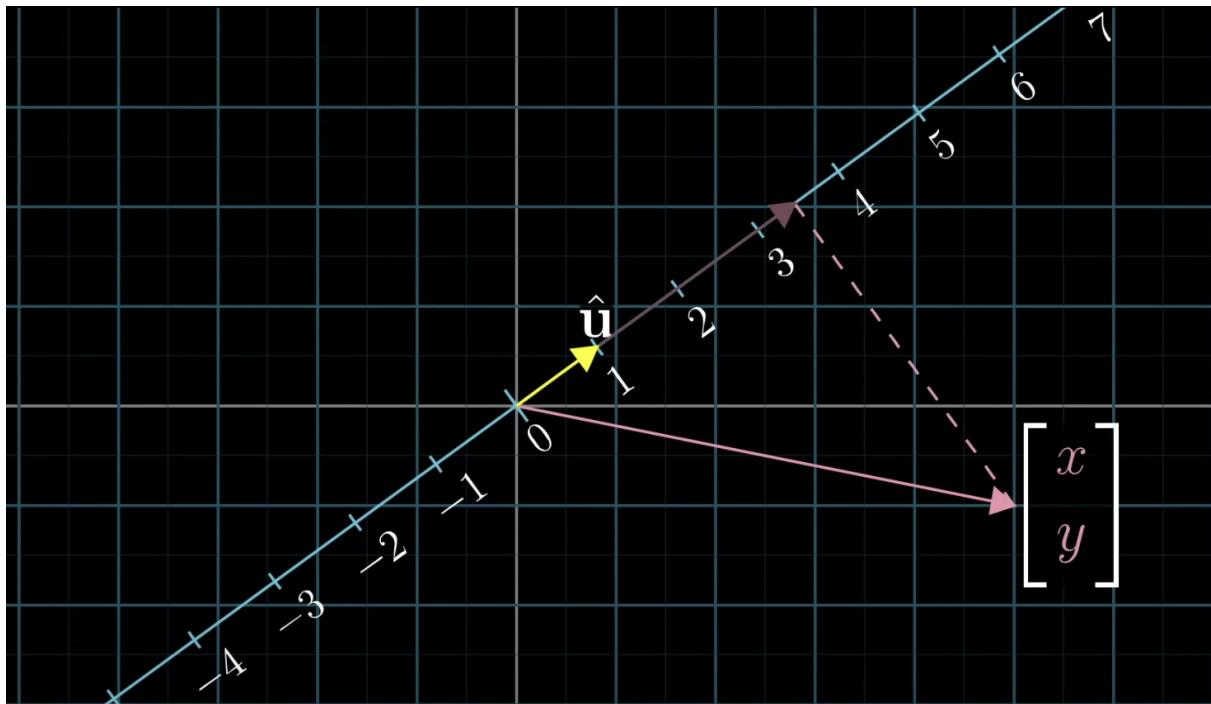
$i\text{-hat}$ 과  $u\text{-hat}$ 은 모두 단위 벡터(길이 1) 이기 때문에  $i \rightarrow u$  로 투영하는 것은  $u \rightarrow i$ 로 투영하는 것과 완전 대칭이다. 따라서  $i\text{-hat}$ 이  $u\text{-hat}$ 으로 투영된 위치를 구하는 건  $u\text{-hat}$ 이  $i\text{-hat}$ ( $x$ 축) 으로 투영된 위치를 구하는 것과 같다. 그런데  $u\text{-hat}$ 의  $x$ 축 투영된 위치는  $u\text{-hat}$ 의  $x$ 좌표와 같다.



마찬가지 원리로  $u\text{-hat}$ 의  $y$ 좌표가  $j\text{-hat}$ 을 비스듬한 수선으로 투영한 위치와 같다.



즉 이 투영 선형 변환을 나타내는  $1 \times 2$  행렬은  $u\text{-hat}$ 의 좌표가 되는 것이다.



Transform

$$\underbrace{\begin{bmatrix} u_x & u_y \end{bmatrix}}_{\text{Vector}} \underbrace{\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}}_{\text{Vector}} = u_x \cdot x + u_y \cdot y$$

그러므로 임의의 벡터를 투영 선형 변환을 하는 것은 벡터를 행렬에 곱하는 것과 같은 것이고 이는 계산적으로 내적(dot product)를 구하는 것과 같은 것이다.

$$\begin{bmatrix} u_x & u_y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = u_x \cdot x + u_y \cdot y$$

Matrix-vector product

$\Updownarrow$   
Dot product

$$\begin{bmatrix} u_x \\ u_y \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = u_x \cdot x + u_y \cdot y$$

그래서 단위 벡터와의 내적이 벡터를 다른 벡터로 투영(투영 선현변환)하는 것과 같은 것이다.