

# 벡터

- 숫자를 원소로 가지는 리스트(list) 또는 배열(array)

```
x = [1, 7, 2]
x = np.array([1,7,2])
```

- 공간에서 **한 점**을 나타냄
- 원점으로부터 상대적 위치 표현
- 숫자를 곱하면 길이만 변한다.
- $\alpha$ : 스칼라곱

$$\alpha x = \begin{bmatrix} \alpha x_1 \\ \alpha x_2 \\ \alpha x_3 \end{bmatrix}$$

$\alpha x_1 > 1 \Rightarrow$  길이 늘어남

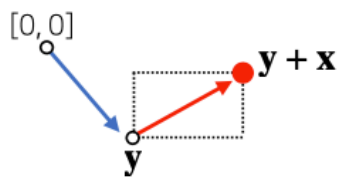
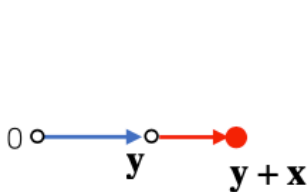
$\alpha x_1 < 1 \Rightarrow$  길이 줄어듦

$\alpha x_1 < 0 \Rightarrow$  반대 방향

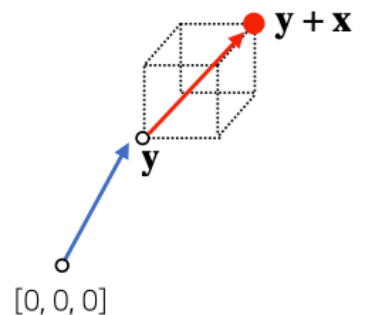
- 같은 모양을 가지면 덧셈, 뺄셈을 계산할 수 있다.
- 같은 모양을 가지면 성분곱(Hadamard product) 계산 가능

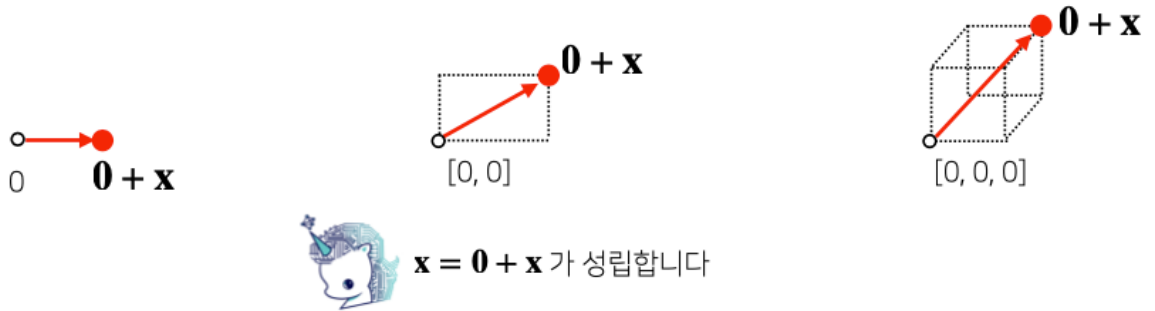
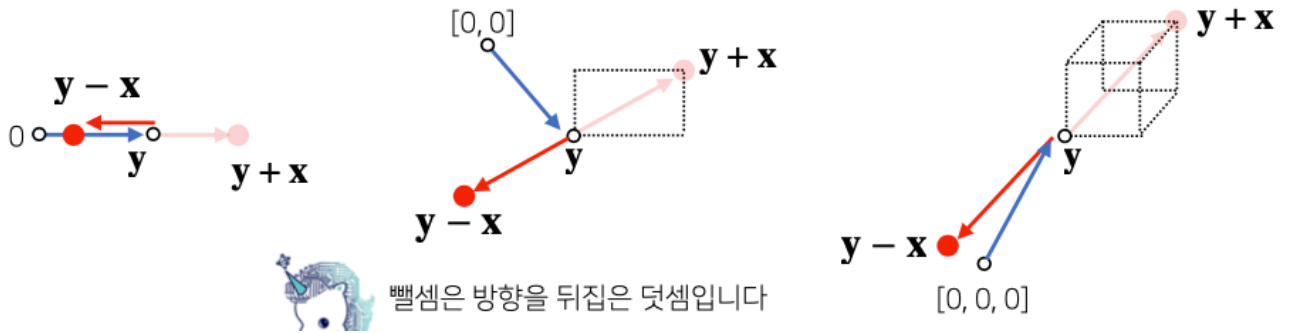
$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix}, y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_d \end{bmatrix}, x \odot y = \begin{bmatrix} x_1 y_1 \\ x_2 y_2 \\ \vdots \\ x_d y_d \end{bmatrix}$$

- 두 벡터의 덧셈: 다른 벡터로부터 상대적 위치이동 표현



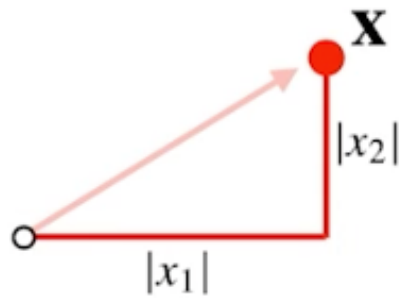
원점을 **y**로 옮기는 것이  
벡터의 덧셈입니다



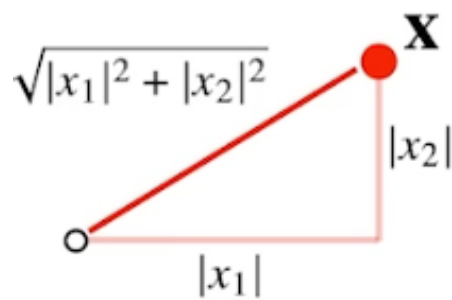


● 벡터의 노름(norm): 원점에서부터의 거리

- $L_1$ -노름: 각 성분의 변화량의 절대값을 모두 더함 => 맨하튼 노름



- $L_2$ -노름: 피타고라스 정리를 이용해 유클리드 거리 계산 => 유클리드 노름

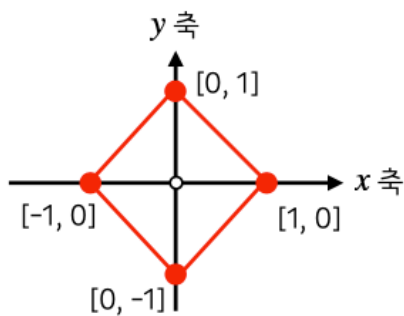


```
def l1_norm(x):
    x_norm = np.abs(x)
    x_norm = np.sum(x_norm)
    return x_norm

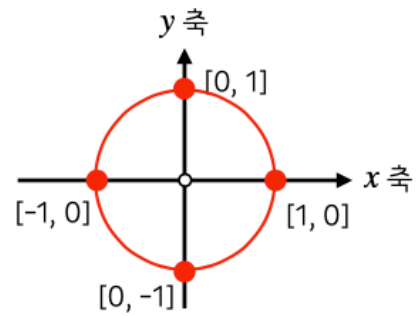
def l2_norm(x):
    x_norm = x*x
    x_norm = np.sum(x_norm)
    x_norm = np.sqrt(x_norm)
    return x_norm
```

# L2 노름은 np.linalg.norm을 이용해도 구현 가능

- 노름의 종류에 따라 기하학적 성질 달라진다.



$L_1$ -노름 상의 원:  $\{\mathbf{x} : \|\mathbf{x}\|_1 = 1\}$



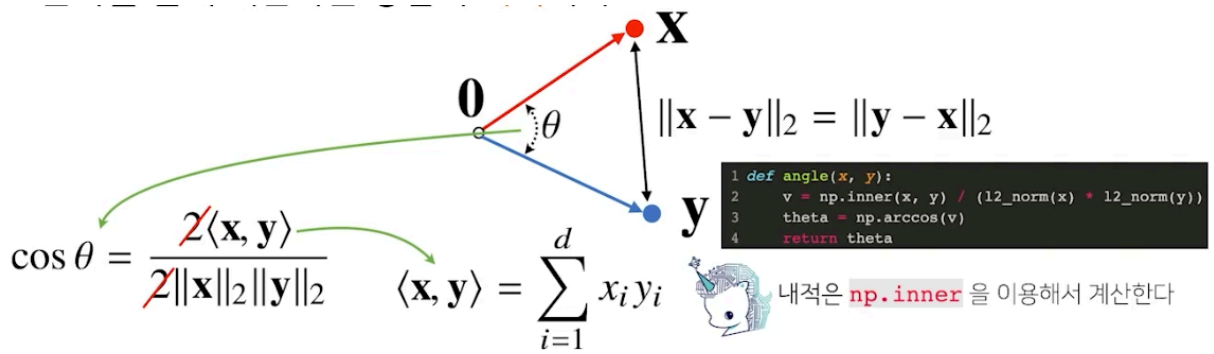
$L_2$ -노름 상의 원:  $\{\mathbf{x} : \|\mathbf{x}\|_2 = 1\}$

- 두 벡터 사이의 거리 계산 => 벡터 뺄셈 이용  $\|x - y\|_2 = \|y - x\|_2$
- 두 벡터 사이의 거리 이용하여 각도 계산 ( $L_2$ -노름인  $\|\dots\|_2$ 만 가능하다)

제2 코사인 법칙에 의해 두 벡터 사이의 각도 계산할 수 있다.

분자를 쉽게 계산하는 방법이 내적(inner product)

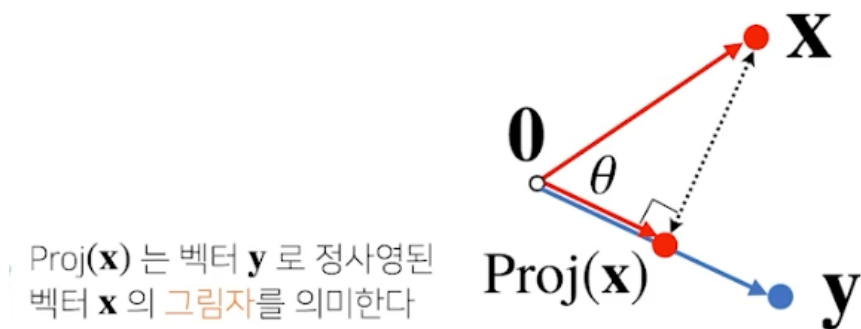
$$\cos \theta = \frac{\|\mathbf{x}\|_2^2 + \|\mathbf{y}\|_2^2 - \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_2^2}{2\|\mathbf{x}\|_2\|\mathbf{y}\|_2}$$



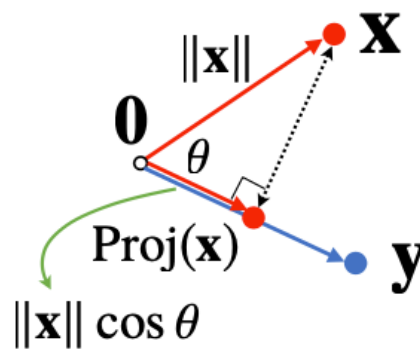
- 내적

정사영(orthogonal projection)된 벡터의 길이와 관련

$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \|\mathbf{x}\|_2 \|\mathbf{y}\|_2 \cos(\theta)$$



- Proj(x)의 길이는 코사인법칙에 의해  $\|\mathbf{x}\| \cos \theta$  가 된다.



- 내적은 정사영의 길이를 벡터 y의 길이  $\|\mathbf{y}\|$ 만큼 조정해 값

