



넘파이의 sum 함수를 예로 axis의 값에 따라 어떻게 연산이 처리되는지를 시각화해 본다.

먼저 x는 다음과 같다.

```
1. x = np.array([
2.   [ 1,  2,  3,  4],
3.   [ 5,  6,  7,  8],
4.   [ 9, 10, 11, 12],
5.   ])
```

위의 x를 행렬로 시각화 하면 다음과 같다.



이 x에 대한 axis=0으로 한 sum 함수에 대한 코드는 다음과 같으며 그 결과는 바로 다음의 그림과 같다.

```
1. np.sum(x, axis=0)
```

← 행 벡터 방향 (수직 방향)



이 x에 대한 axis=1으로 한 sum 함수에 대한 코드는 다음과 같으며 그 결과는 바로 다음의 그림과 같다.

```
1. np.sum(x, axis=1)
```

← 열 벡터 방향 (수평 방향)



2차원의 행렬이 있다고 해본다.

```
In [7]: import numpy as np

array = np.random.randint(10, size=(5,3))
array
```

```
Out[7]: array([[8, 6, 9],
               [0, 1, 5],
               [7, 7, 8],
               [8, 4, 1],
               [2, 3, 2]])
```

여기서 `axis = 0`은 무엇일까? 5,3 행렬에서 처음 5라고 생각하면되고, 다섯개의 원소를 죄다 더한다고 보면 된다.

```
In [8]: np.sum(array, axis = 0)
```

```
Out[8]: array([25, 21, 25])
```

더했기 때문에, 다섯개는 모두 더해지고 세개만 남는다.

만약 `axis = 1`로 놓는다면, 이제는 (5,3) 중 3이 합쳐지고 다섯개의 원소가 남는다.

```
In [11]: np.sum(array, axis = 1)
```

```
Out[11]: array([23,  6, 22, 13,  7])
```

이차원의 데이터는 이해하기 쉬운데, 삼차원의 데이터는 어떨까?

```
In [13]: array3 = np.random.randint(10, size=(5,3,2))
array3
```

```
Out[13]: array([[ [9, 4],
 [9, 7],
 [5, 2]],
 [ [8, 9],
 [6, 4],
 [0, 9]],
 [ [9, 4],
 [3, 9],
 [0, 8]],
 [ [4, 6],
 [0, 2],
 [3, 6]],
 [ [7, 7],
 [4, 1],
 [8, 5]]])
```

채널 방향 행 방향 (수직) 열 방향 (수평)

이제, 세가지의 데이터 방향이 있다. np.sum에서 axis = 0,1,2는 차례대로 5,3,2 데이터를 하나로 합쳐준다. 합계를 구하는 간단한 np.sum은 0은 5를 없애고 3,2를 남기고, 1은 3을, 2는 2를 없애고 나머지 차원을 살린다.

```
In [23]: print(np.sum(array3, axis = 0))
print("")
print(np.sum(array3, axis = 0).shape)
```

```
[37 30]
[22 23]
[16 30]]

(3, 2)
```

```
In [24]: print(np.sum(array3, axis = 1))
print("")
print(np.sum(array3, axis = 1).shape)
```

```
[23 13]
[14 22]
[12 21]
[ 7 14]
[19 13]]

(5, 2)
```

```
In [25]: print(np.sum(array3, axis = 2))
print("")
print(np.sum(array3, axis = 2).shape)
```

```
[13 16 7]
[17 10 9]
[13 12 8]
[10 2 9]
[14 5 13]]

(5, 3)
```