

Python

1991년 귀도 반 로섬이 발표한 고급 프로그래밍 언어 언어 이름은 귀도가 좋아하는 코미디 Monty Python's Flying Circus에서 따옴 인터프리식 언어, 객체지향적, 동적 타이핑 대화형 언어 비영리 파이썬 소프트웨어 재단이 관리하고 있으며, 사실상 표준은 C언어로 구현된 Cython



귀도 반 로섬

*인터프리식 언어: 코드를 한줄 한줄 읽어가며 명령을 처리

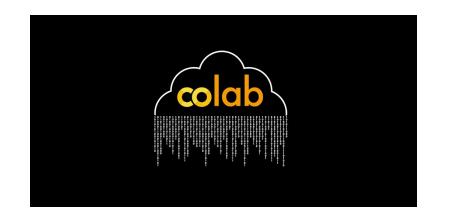
**객체지향적: 파이썬은 Object(객체)로 이루어져 있으며, 객체 지향 프로그래밍을 추구하고 있다.

OOP(Object Oriented Programming, 객체 지향 프로그래밍): 프로그래밍에 필요한 데이터를 추상화하여 상태와 행위를 가

진 객체를 만들고, 객체들 간의 유기적 상호작용을 통해 로직을 구성하는 방법

***동적 타이핑 대화형 언어: 파이썬은 변수를 만들 때 변수의 타입을 먼저 지정해주지 않습니다. 그리고, 프로그램 자체가 영어 친화적으로 대화하듯 되어 되어 있습니다.

colab



코랩(colab)은 구글에서 제공하고 있는 클라우드 주피터 노트북입니다. Jupyter Notebook이 무엇일까요?

주피터 노트북

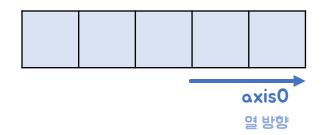
노트북이라는 말 그대로 공책을 사용하듯 코드를 작성하면서 설명도 넣을 수 있습니다.

코랩을 사용하는 이유?

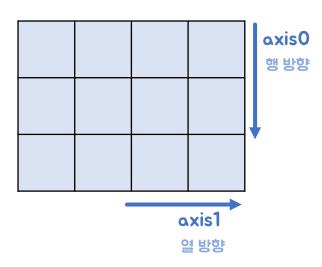
코랩은 클라우드 서비스이기에 내가 사용하는 PC의 CPU나 GPU가 낮아도 괜찮다라는 부분이 이점입니다. 로컬에 프로그램을 따로 설치할 필요가 없으며, 머신러닝과 같이 GPU를 많이 사용할 때 클라우드 서비스를 사용하는데 코랩은 이러한 점에서 인공지능을 배우기에 이점이 있습니다.



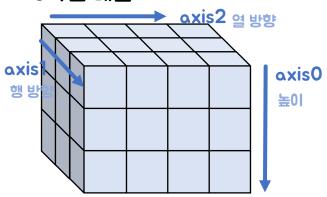
1차원 배열



2차원 배열



3차원 배열



Numpy에서의 차원을 축이라고 합니다.

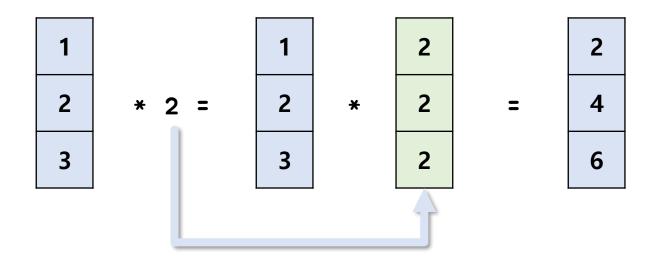


일반적으로 배열을 연산할 때 배열들의 shape가 맞아야 연산이 가능할 것이라고 볼 것입니다.

그런데 Numpy에서 이 두 배열의 shape가 다르더라도 연산을 자동으로 맞춰서 해주는 기능이 있습니다.

이것을 브로드캐스트라고 합니다. 예를 들어서 스칼라와 배열 사이의 연산이 가능하죠.

(단, shape가 다 달라도 무조건 가능하진 않습니다. Shape가 같거나 차원 중 값이 1인 것이 존재하면 됩니다.)





Array A

N차원

 $A_1, A_2, A_3, \dots, A_{n-1}, A_n$ A_1 과 A_2 의 차이는 101 아닙니다.

Array B

M차원

 $B_1, B_2, B_3, \dots, B_{m-1}, B_m$

해당 값들은 미지수입니다.

 $(N, M \ge 2)$

dot함수를 사용하기 위해서는 n과 m-101 같아야 합니다.

정확히는 배열 A.dot(배열 B)을 하였으면 A_n 과 B_{m-1} 은 같아야 합니다.

https://numpy.org/doc/stable/reference/generated/numpy.dot.html

• If α is an N-D array and b is an M-D array (where M>=2), it is a sum product over the last axis of α and the second-to-last axis of b:

```
dot(a, b)[i,j,k,m] = sum(a[i,j,:] * b[k,:,m])
```

Numpy 정식 문서에 보면 위와 같이 기재되어 있기 때문입니다.

선형대수에 내적이 아닌, 프로그래밍에 정의된 방법에 따라 진행됨을 유의하여 주세요.

Array A N차원

 $A_1, A_2, A_3, \dots, A_{n-1}, A_n$

 A_1 과 A_2 의 차이는 101 아닙니다.

Array B M차원

 $B_1, B_2, B_3, \dots, B_{m-1}, B_m$

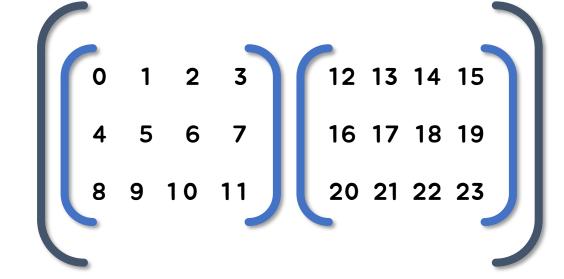
해당 값들은 미지수입니다.

(N, M >= 2)

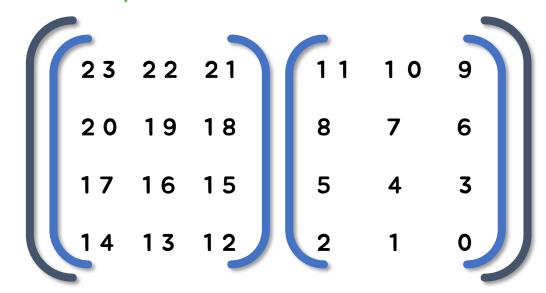
dot 함수의 결과는

 $A_1, A_2, A_3, \dots, A_{n-1}, B_1, B_2, B_3, \dots, B_{m-2}, B_m$ Shape을 가진 배열입니다.

dot 함수



배열 B Shape = (2, 4, 3)



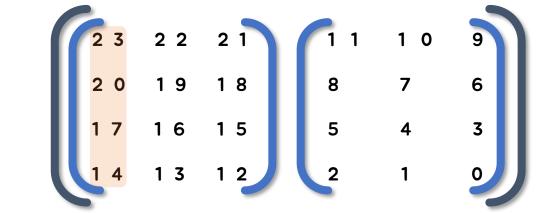
이러한 배열A와 배열B가 있다고 하겠습니다.

해당 배열A.dot(배열B)의 결과를 살펴보도록 하겠습니다.

dot 함수

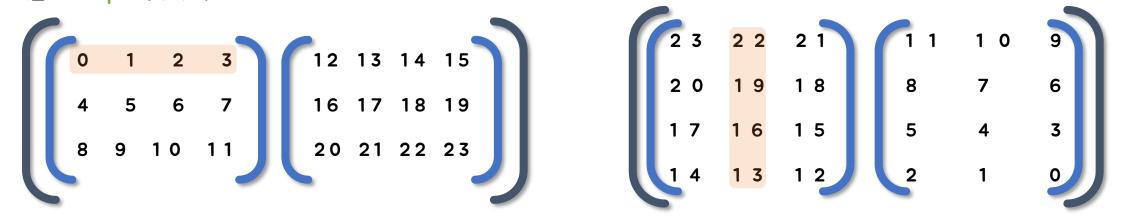
배열 A Shape = (2, 3, 4)

배열 B Shape = (2, 4, 3)



$$A_{11}B_{11}$$
 = (0 * 23) + (1 * 20) + (2 * 17) + (3 * 14)
= 96

배열 B Shape = (2, 4, 3)

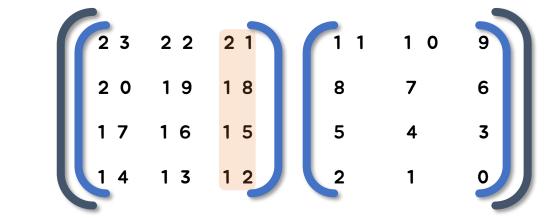


$$A_{11}B_{12}$$
 = (0 * 22) + (1 * 19) + (2 * 16) + (3 * 13)
= 90

dot 함수

배열 A Shape = (2, 3, 4)

배열 B Shape = (2, 4, 3)



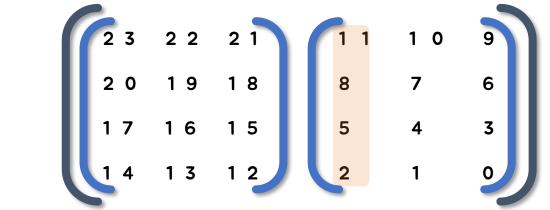
$$A_{11}B_{13} = (0 * 21) + (1 * 18) + (2 * 15) + (3 * 12)$$

= 84

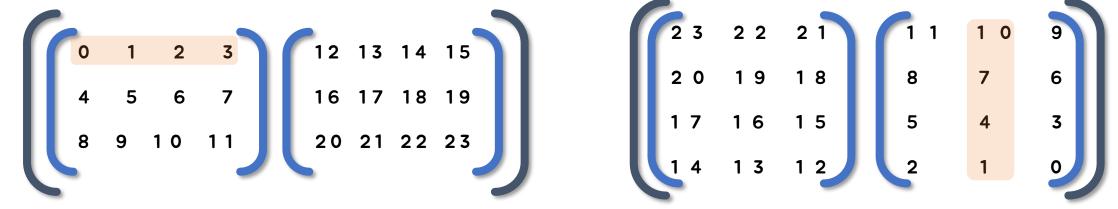
dot 함수

배열 A Shape = (2, 3, 4)

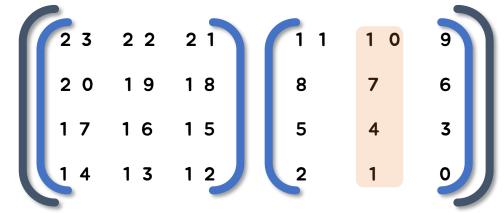
배열 B Shape = (2, 4, 3)



$$A_{11}B_{21}$$
 = (0 * 11) + (1 * 8) + (2 * 5) + (3 * 2)
= 24

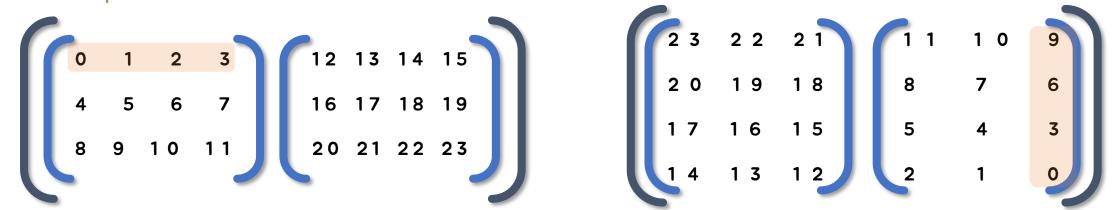


배열 B Shape = (2, 4, 3)



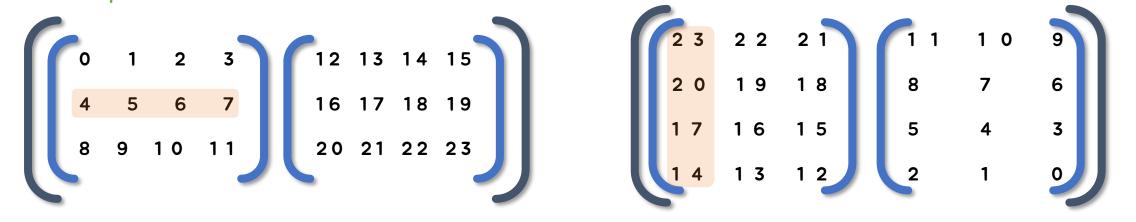
$$A_{11}B_{22}$$
 = (0 * 10) + (1 * 7) + (2 * 4) + (3 * 1)
= 18

배열 B Shape = (2, 4, 3)

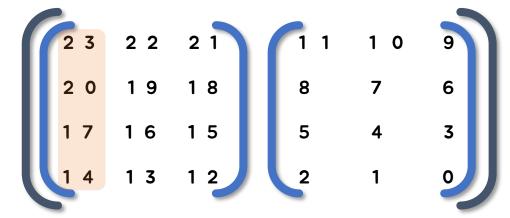


$$A_{11}B_{23}$$
 = (0 * 9) + (1 * 6) + (2 * 3) + (3 * 0)
= 12

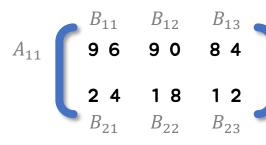
$$A_{11}B_{1j}$$
 9 6 9 0 8 4 $A_{11}B_{2j}$ 2 4 1 8 1 2



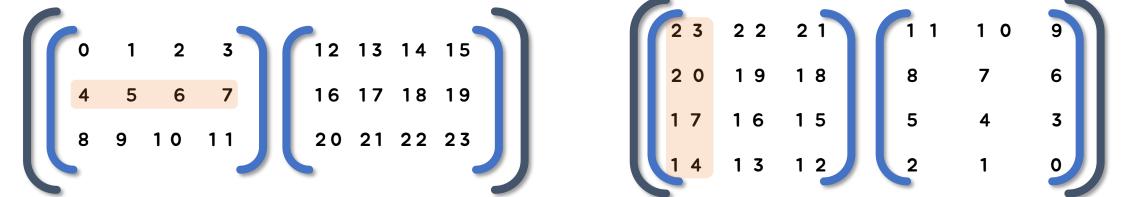
배열 B Shape = (2, 4, 3)



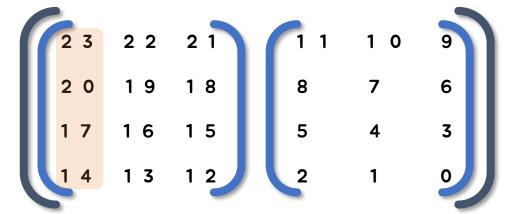
$$A_{12}B_{11}$$
 = (4 * 23) + (5 * 20) + (6 * 17) + (7 * 14)
= 392



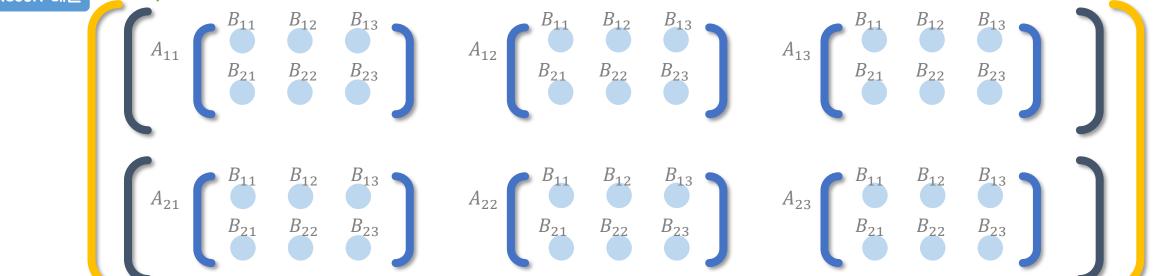


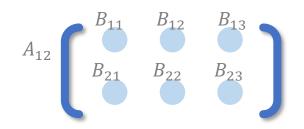


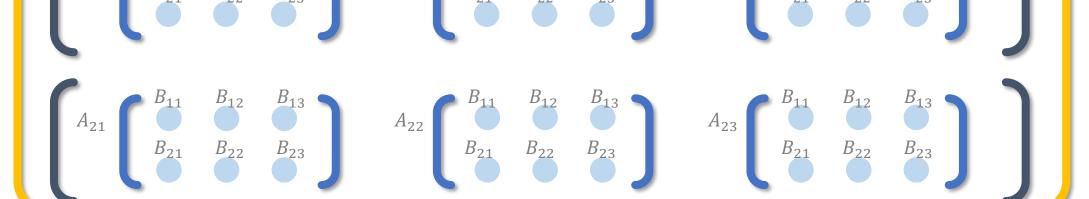
배열 B Shape = (2, 4, 3)



Shape = (2, 3, 2, 3)Result 배열







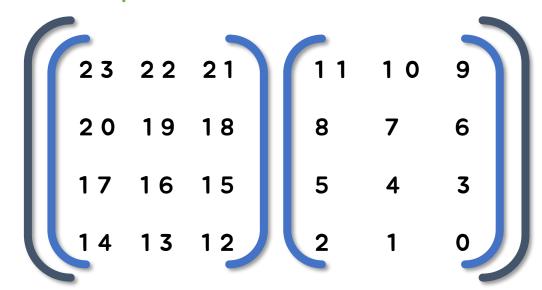


 0
 1
 2
 3
 12
 13
 14
 15

 4
 5
 6
 7
 16
 17
 18
 19

 8
 9
 10
 11
 20
 21
 22
 23

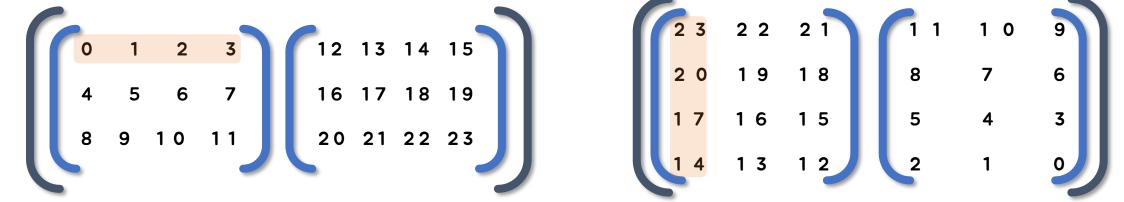
배열 B Shape = (2, 4, 3)



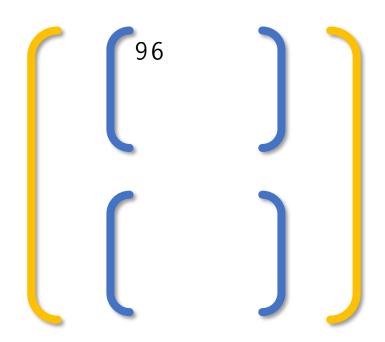
이러한 배열A와 배열B가 있다고 하겠습니다.

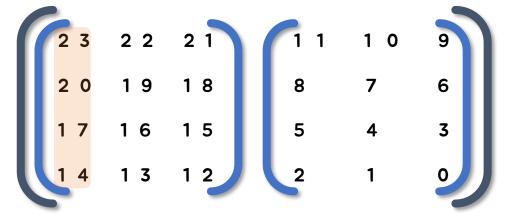
해당 np.matmul(배열A, 배열B)의 결과를 살펴보도록 하겠습니다.

배열 A Shape = (2, 3, 4)

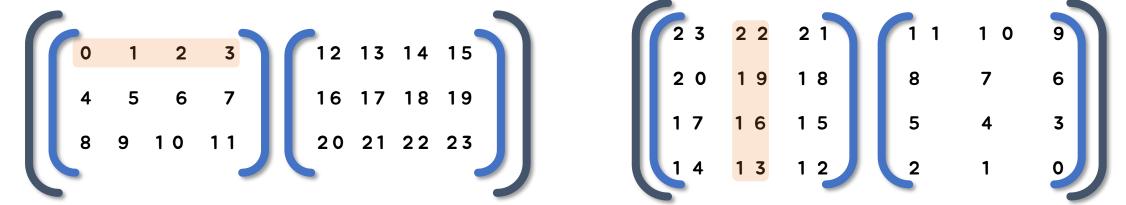


Result 배열

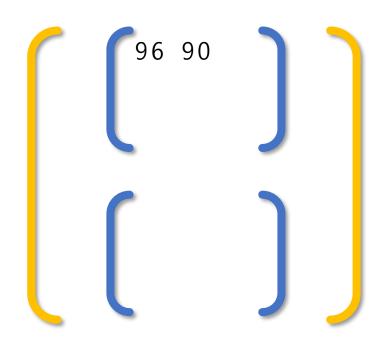


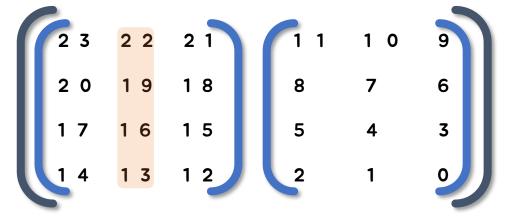


배열 A Shape = (2, 3, 4)

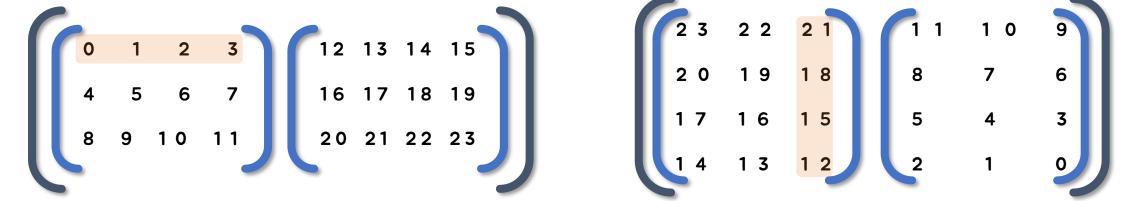


Result 배열

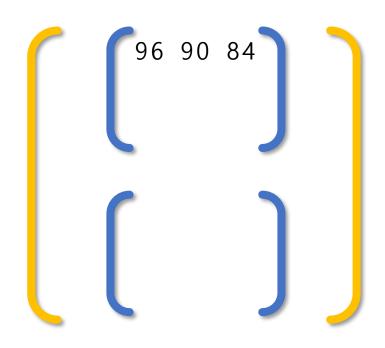


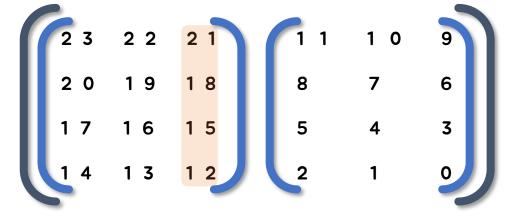


배열 A Shape = (2, 3, 4)



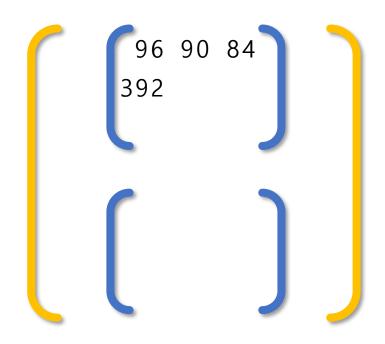
Result 배열

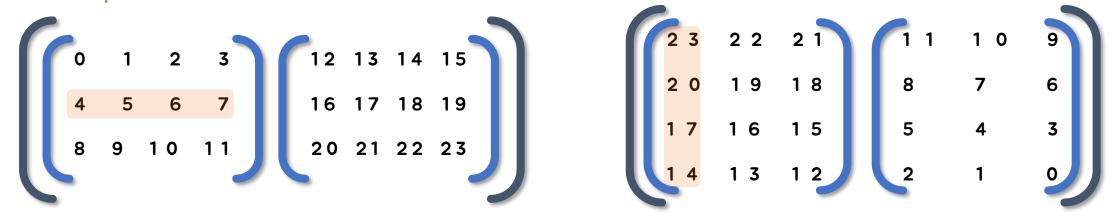




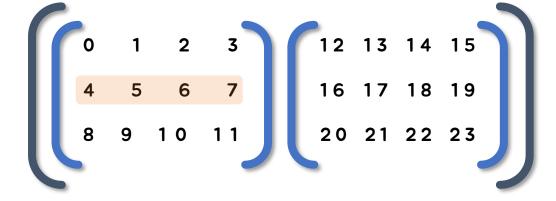
배열 A Shape = (2, 3, 4)

Result 배열

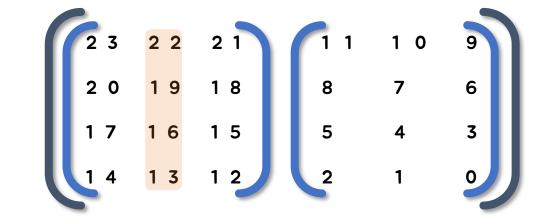




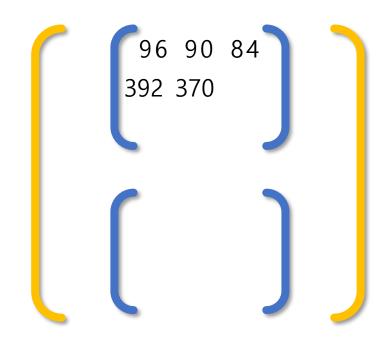
배열 A Shape = (2, 3, 4)



배열 B Shape = (2, 4, 3)



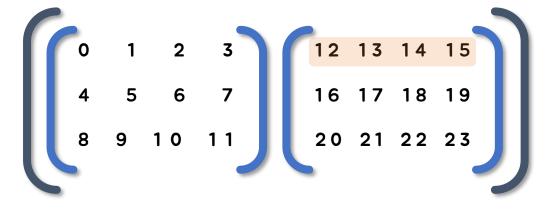
Result 배열



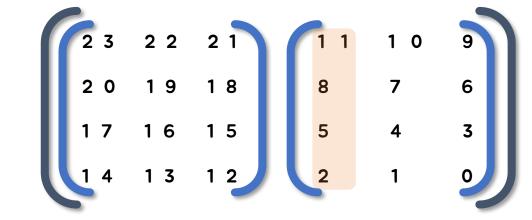
이러한 방식으로 위에 부분을 채웠다고 한다면,

아랫 부분은 어떻게 계산되는지 알아보도록 하겠습니다.

배열 A Shape = (2, 3, 4)



배열 B Shape = (2, 4, 3)



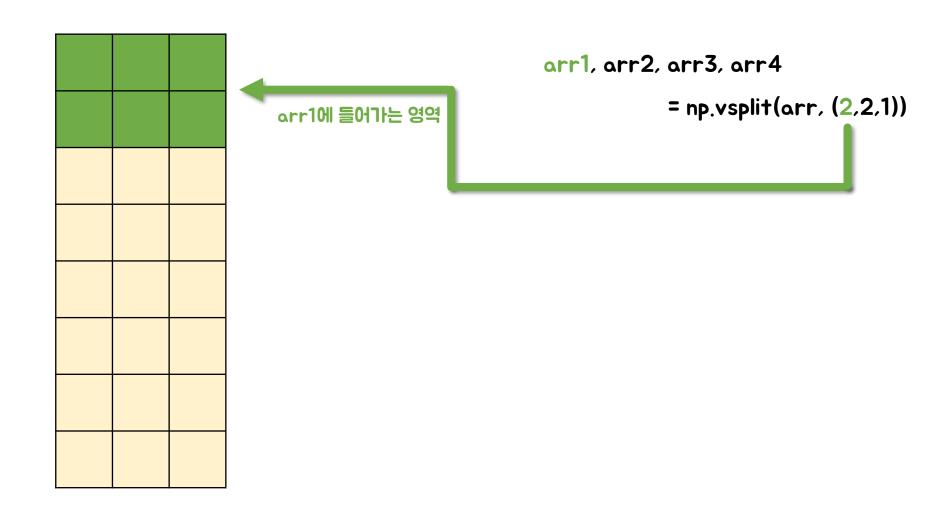
Result 배열

Shape = (2, 3, 3)

아랫 부분은 이렇게 진행이 됩니다.

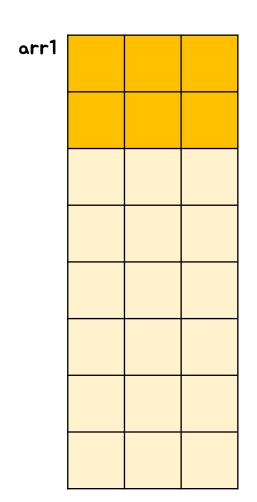


Horizontal





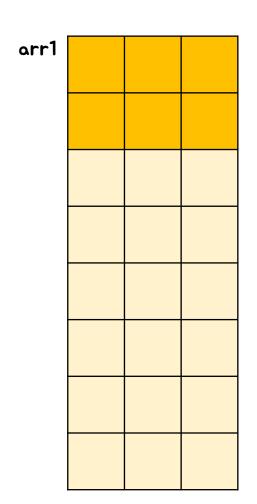
Horizontal



arr1, arr2, arr3, arr4
이미 할당된 영역
arr2 = []



Horizontal



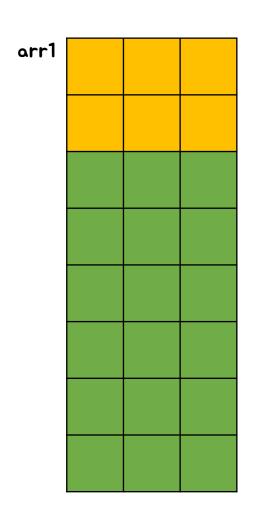
arr1, arr2, arr3, arr4

이미 할당된 영역
arr3 = []



Horizontal

arr4



arr1, arr2, arr3, arr4 = np.vsplit(arr, (2,2,1)) 할당되지 않은 나머지 영역

할당 시키기 위해서는 뒤에 인자가 앞에 숫자보다 더 커야함



1	2
3	4
5	6



1	3	5
2	4	6

shape(3, 2)

shape(2, 3)