10. 29 Numpy

```
In [9]: a = [1, 3, 5]
         b = [2, 4, 6]
         a+b
Out[9]: [1, 3, 5, 2, 4, 6]
In [11]: import numpy as np
In [7]: A = numpy.array(a)
         B = numpy.array(b)
 In [8]: A+B
Out[8]: array([ 3, 7, 11])
In [10]: type(A)
Out[10]: numpy.ndarray
In [13]: X = \text{np.array}([[1,2,3],[4,5,6]])
In [14]: X
Out[14]: array([[1, 2, 3],
                [4, 5, 6]])
In [15]: X.shape #차원 의미. 2 x 3
Out[15]: (2, 3)
```

10.31 Numpy

```
In [3]: import numpy as np
                                                                                #from numpy import A # numpy 안에 있는 A를 가져오자
                                                                                import matplotlib.pyplot as plt
                                                                                \#A.B = A \text{ } \underline{\mathbb{H}} \text{ } \underline{
                                                                                #시험문제에 바로 나올 수 있는 것
                                                                                #from matplotlib import pyplot as plt 라고도 쓸 수 있음
          In [7]: np.empty([2,3], dtype='int')
        Out[7]: array([[
                                                                                                                                                                                                                       0, 1072168960,
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                             0],
                                                                                                                                       [1072168960,
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                             011)
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                       0.
          In [9]: np.zeros([2,3])
       Out[9]: array([[0., 0., 0.],
                                                                                                                                       [0...0..0.1])
 In [12]: np.array([[0,0,0],[0,0,0]])
Out[12]: array([[0, 0, 0],
                                                                                                                                       [0, 0, 0]]
 In [15]: np.ones([2,3])
Out[15]: array([[1., 1., 1.],
                                                                                                                                      [1...1..1.]
 In [18]: np.ones([2,3], dtype='int')
Out[18]: array([[1, 1, 1],
                                                                                                                                      [1, 1, 1]])
 In [19]: np.arange(5) #range()랑 비슷
Out [19]: array([0, 1, 2, 3, 4])
```

```
In [20]: np.arange(0,10,2, dtype='float64')
Out[20]: array([0., 2., 4., 6., 8.])
In [21]: np.linspace(0,10.6) #linear space. 처음과 끝을 포함하여 6개로 똑같이 나누어준다 (10까지 포함인 모습)
        # np.linspace(시작, 종료, 개수) : 개수에 맞게끔 시작과 종료 사이에 균등하게 분배
Out[21]: array([ 0., 2., 4., 6., 8., 10.])
In [24]: X = np.array([[1.2.3],[4.5.6]]) #[] 대괄호 두개 = 이차원 ; 대괄호 3개 = 3차원
Out[24]: array([[1, 2, 3],
              [4, 5, 6]])
In [33]: Y = np.array([[[1,2,3],[4,5,6]],[[1,2,3],[4,5,6]]]) #2차원 두 개는 삼차원
Out[33]: array([[[1, 2, 3],
               [4, 5, 6]].
              [[1, 2, 3],
               [4, 5, 6]]])
In [28]: X.ndim #차원 알려주는
Out[28]: 2
In [29]: X.shape #2x3인 차원이다(?)
Out [29]: (2, 3)
In [34]: Y.shape #2x3이 2개인 차원
Out[34]: (2, 2, 3)
```

```
In [31]: X.dtype
Out[31]: dtvpe('int32')
In [35]: X.astype(float) #타입 변환
Out[35]: array([[1., 2., 3.],
              [4., 5., 6.]])
In [36]: np.zeros like(X) # X*0해도 똑같음
        # like(배열) 지정한 배열과 동일한 shape의 행열을 만듦
        # 종류: np.zeros like(), np.ones.like(), np.full like(), np.empty like()
Out[36]: array([[0, 0, 0],
              [0, 0, 0]]
In [38]:
        data = np.random.normal(0,1,100) # 정규분포normal distribution로 데이터 랜덤생성 .
        # np.random.normal(정규분포 평균. 표준편차.(행. 열) or 개수): 정규 분포 확률 밀도에서 표본 추출
        print(data)
        -0.27576677 1.59299385 0.6866562 -0.39559477 0.14257864 -0.94367155
         0.61241866 0.5192135 0.34373035 -2.51310141 0.27534836 -0.92343738
         0.41763106 -0.58722763 1.44240769 2.1774158 -0.51703999 0.30987555
         -1.15293726 -0.05220753 -0.95385663 1.1801642
                                                  0.9309844 -0.25005757
         -1.07752434 -0.65908623 -0.24064692 -0.13865326 -0.24709929 0.02401597
         1.27916544 0.10482293 0.74158559 0.18170936 -1.03909671 -0.42212284
         -0.44528969 0.29721601 0.08980602 -0.52085625 0.92360159 -0.48917233
         -1.02450491 2.28863031 0.68496109 0.64009845 -1.41452731 1.26460298
         0.4795454   0.89346115   1.02752001   -1.92346047   1.05196862   0.33130818
          0.20861423  0.29873275  0.80336811  0.29719907 -1.12231016 -1.92610588
         -1.34559993 -0.10650772 0.12018836 -0.13937052 -0.29864508 0.63569818
          0.82943184 0.73361811 -0.03781109 -0.30225504 -0.86248564 0.09599242
         -0.56847991 1.39996332 1.24408033 -0.33508835 0.85697196 -0.61379087
         -0.35644987 0.58728444 0.38027114 0.1546923 -0.57848473 -1.60583919
         -1.15062939 1.9892623 -1.09017288 0.25643626]
In [39]:
        data.ndim
Out[39]: 1
```

```
data.shape #그냥 벡터니까. 백개의 데이터가 나왔다는 뜻
Out[40]: (100.)
        data = np.random.normal(0,1,100)
In [41]:
        print(data)
        plt.hist(data,bins=10) #bins 바구니. 그래프의 막대 몇 개인지 정함.
        plt.show()
        -1.02181608 -0.49631218 1.45856153 -0.30358796 -0.93243261 2.14510453
         -2.14206908 0.50933277 -1.32785307 -0.19605045 -1.32569246 -1.42286844
          0.12187997 -0.39704067 0.89102163 0.44603138 -0.44873535 0.62541739
          0.63974312 -0.43001933 1.2323329 -1.16539204 1.28185058 0.81240661
         -1.7697323 -0.05408883 1.394039
                                         -0.34560812 1.40819354 -0.81996811
         -0.65906678 1.5137701
                               1.88070512 0.58407675 -0.45690393 0.86449837
         -0.31735365 -0.83041907 -2.22251954 -1.51265914 -0.18107539 0.8603055
         -0.76774571 -0.6719022 0.53482455 1.30357288 0.02749976 0.09892231
          0.94722325 -0.090717
                               0.10708013 0.05055964 0.78872663 -0.62910701
         -1.73355073 0.27333047 0.11956334 0.14437983 1.64404964 -1.04701272
          1.27026342 -0.03661248 0.01094321 -0.22536437 -1.58808479 0.7175769
          0.30770397 -0.53493031 0.92781105 -0.16238469 0.17518897 0.54869091
          0.0344384 -1.9409634 -2.11601669 1.70699606 -0.6335011 -0.46288451
          1.80403256 0.32196506 0.61978296 1.53970266 -0.06353558 -0.80258417
         -0.78887344   0.26148957   -0.71720822   -0.56103709   0.85281175   0.82902079
         -0.69590287 0.37296518 1.38004226 -0.6182597 ]
         16
         14
         12
```

10 · 8 · 6 · 4 · 2 ·

-1

2. Manipulation

```
In [43]: X = \text{np.ones}([2,3,4]) # 2x3x47# E||0||E||
Out[43]: array([[[1., 1., 1., 1.],
                [1., 1., 1., 1.],
                [1., 1., 1., 1.]],
               [[1., 1., 1., 1.],
                [1., 1., 1., 1.],
                [1., 1., 1., 1.]])
In [44]: Y = X.reshape(-1,3,2) #같은 차원에서만 변경 가능. 니가 알아서 해라라고 할 때 첫번째에 -1이라고 함.(4,3,2)랑 같은결과
Out[44]: array([[[1., 1.],
                [1., 1.],
                [1., 1.]],
               [[1., 1.],
                [1., 1.],
                [1., 1.]],
               [[1.. 1.].
                [1., 1.],
                [1., 1.]],
               [[1., 1.],
                [1., 1.],
                [1., 1.]])
        np.allclose(X.reshape(-1, 3, 2), Y)
         #어레이해서 두 개 비교 . assert는 몰라도 됨
In [49]: a = np.random.randint(0,10,[2,3])
         b = np.random.random([2,3])
         np.savez('test',a,b) # savez() 실제 파일로 저장해줌
```

```
In [53]: del a.b # print all interactive variables 메모리 전체 삭제
         %who # show available variables now
        Χ
                Υ
                        data
                                      numpy plt
                               np
In [57]: npzfiles = np.load("test.npz") # 불러오기
         npzfiles.files
Out[57]: ['arr_0', 'arr_1']
In [58]: | npzfiles['arr 0'] # 57행 결과, a 값, 'arr 1' 넣으면 b 값
Out[58]: array([[6, 6, 8],
              [3, 5, 7]])
        data = np.loadtxt("regression.csv", delimiter=",", skiprows=1, dtype={'names':("X", "Y"), 'formats':('f', 'f')})
        #파일 불러오기 : np.loadtxt("파일경로".파일에서 사용한 구분자. 데이터타입 지정). data 변수에 array로 넣어준다
         data
Out[4]: array([( 3.3 , 1.7 ), ( 4.4 , 2.76 ), ( 5.5 , 2.09 ), ( 6.71 , 3.19 ),
               (6.93, 1.694), (4.168, 1.573), (9.779, 3.366), (6.182, 2.596),
              (7.59, 2.53), (2.167, 1.221), (7.042, 2.827), (10.791, 3.465),
               (5.313, 1.65), (7.997, 2.904), (5.654, 2.42), (9.27, 2.94),
              (3.1, 1.3), dtype=[('X', '<f4'), ('Y', '<f4')])
```

4.Inspecting

```
In [59]: arr = np.random.random([5,2,3])
```

5.1 Arithmatic

```
In [66]:

a = np.arange(1,5)
b = np.arange(9,5,-1)
print(a)
print(b)

[1 2 3 4]
[9 8 7 6]

In [65]:

print(a-b)
print(a*b)

[-8 -6 -4 -2]
[9 16 21 24]
```

5.2 Comparison

```
In [67]:
         a = np.arange(1,10).reshape(3,3)
         b = np.arange(9.0.-1).reshape(3.3)
         print(a)
         print(b)
         [[1 2 3]
         [4 5 6]
         [7 8 9]]
         [[9 8 7]
         [6 5 4]
          [3 2 1]]
In [68]:
         a == b
Out[68]: array([[False, False, False],
               [False, True, False],
               [False, False, False]])
In [69]: a > b
Out[69]: array([[False, False, False],
               [False, False, True],
               [True, True, True]])
In [70]: a.sum(), np.sum(a)
Out[70]: (45, 45)
In [72]:
         a.sum(axis=0) , np.sum(a,axis=0) # axis = n : n+1번째 차원에서 sum할 것인지. 여기서는 1차원 합이니까 같은 열끼리 합
Out[72]: (array([12, 15, 18]), array([12, 15, 18]))
In [73]:
         a.sum(axis=1) , np.sum(a,axis=1) # 같은 행끼리 합
Out [73]: (array([6, 15, 24]), array([6, 15, 24]))
```

Broadcasting

```
In [75]: a = np.arange(1,25).reshape(4,6)
Out[75]: array([[ 1, 2, 3, 4, 5, 6],
               [7, 8, 9, 10, 11, 12],
               [13, 14, 15, 16, 17, 18],
               [19, 20, 21, 22, 23, 24]])
In [76]: a + 100
Out[76]: array([[101, 102, 103, 104, 105, 106],
               [107, 108, 109, 110, 111, 112],
               [113, 114, 115, 116, 117, 118],
               [119, 120, 121, 122, 123, 124]])
In [77]: b = np.arange(6)
         b
Out[77]: array([0, 1, 2, 3, 4, 5])
In [78]: a + b #행마다 b 더하기
Out[78]: array([[ 1, 3, 5, 7, 9, 11],
               [7, 9, 11, 13, 15, 17],
               [13, 15, 17, 19, 21, 23],
               [19, 21, 23, 25, 27, 29]])
```

Phasor

```
In [1]: from matplotlib import pyplot as plt
        from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
        from mpl_toolkits.axes_grid1 import make_axes_locatable
        import IPython.display as ipd
        import numpy as np
        %matplotlib notebook
        from scipy.signal import Ifilter
In [2]: # parameter setting
        amp = 1
        sr = 10000
        dur = 0.5
        freg = 100.0
In []: t 0.0001 0.0002 0.0003 ... 0.5000 # 우리가 만들고자 하는 타임. (duration, sr이 10000이고, 0.5까지, sr과 dur만 있으면 time 만듦)
In [5]: t = np.arange(1, sr*dur+1)/sr
Out[5]: array([1.000e-04, 2.000e-04, 3.000e-04, ..., 4.998e-01, 4.999e-01,
              5.000e-011)
In []: # 매우 중요 generate time
        t = np.arange(1, sr * dur+1)/sr
In []: #매우 중요 generate phase
        theta = t * 2*np.pi * freq
```

In [1]:

```
from matplotlib import pyplot as plt
from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
from mpl_toolkits.axes_grid1 import make_axes_locatable
import lPython.display as ipd
import numpy as np
%matplotlib notebook
from scipy.signal import lfilter
```

Phasor

In [2]:

```
# parameter setting
amp = 1  # range [0.0, 1.0]
sr = 10000  # sampling rate, Hz
dur = 0.5  # in seconds
freq = 100.0  # sine frequency, Hz
```

In [4]:

```
theta = np.arange(0,2*np.pi)
theta
```

Out [4]:

```
array([0., 1., 2., 3., 4., 5., 6.])
```

In [161]:

```
# generate time
t = np.arange(1, sr * dur+1)/sr
```

In [162]:

```
# generate phase
theta = t * 2*np.pi * freq
```

In [8]:

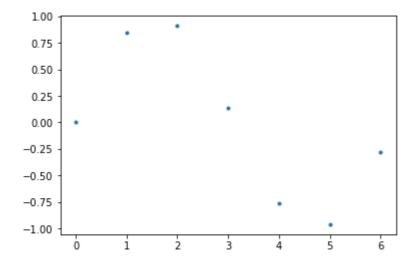
```
# generate signal by cosine-phasor
s = np.sin(theta)
```

In [9]:

```
fig = plt.figure()
ax = fig.add_subplot(111)
ax.plot(theta,s,'.')
```

Out[9]:

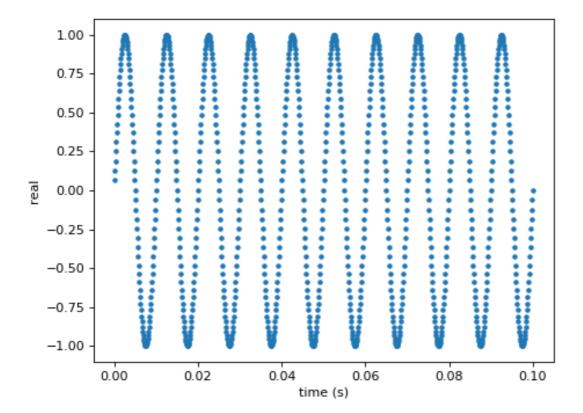
[<matplotlib.lines.Line2D at 0x19b9f8310b8>]



In [164]:

```
fig = plt.figure()
ax = fig.add_subplot(111)
ax.plot(t[0:1000], s[0:1000], '.')
ax.set_xlabel('time (s)')
ax.set_ylabel('real')
```

<!Python.core.display.Javascript object>



Out[164]:

```
Text(0, 0.5, 'real')
```

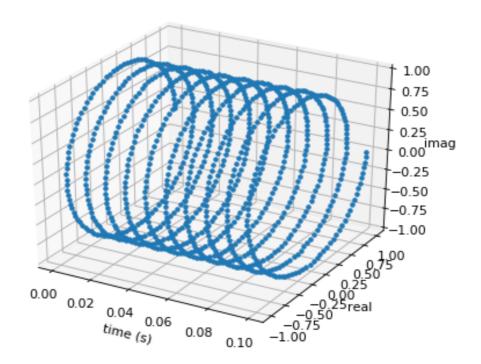
In [72]:

```
# generate signal by complex-phasor
c = np.exp(theta*1j)
```

In [165]:

```
fig = plt.figure()
ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
ax.plot(t[0:1000], c.real[0:1000], c.imag[0:1000], '.')
ax.set_xlabel('time (s)')
ax.set_ylabel('real')
ax.set_zlabel('imag')
```

<!Python.core.display.Javascript object>



Out[165]:

```
Text(0.5, 0, 'imag')
```

sine wave만들기

1.시간 만들기

- 세타값만있어도 시간 만들수있음 모양은 만들지만 소리는 안나는... 페이저
- 페이저 인풋값은 각도값. 래디언.

amplitude 정의

sampling rate 얼마나 촘촘하게?

duration 얼마나 길게

frequency 1초 동안에 몇번 왔다갔다?

sr이랑 fr은 같은 유닛을 쓰지만 개념 구분 필요

-

Generate pulse train

- 1. 가장 최소 sine wave 설정(f0). frequency 잡고 그 뒤에는 배수로 늘려감....
- f0 설정 > 싸인웨이브 > 배수로 늘려가기

매우중요

샘플링레이트가 100헤르츠라고 생각. 우리가 표현할 수 있는 숫자의 개수가 100개라는 뜻. 이 백개로 프리퀀시를 1헤르츠 프리퀀시를 표현할 수 있을까요 없을까요 답은 있다. 한번 왔다갔다하면 됨. 한번의 주기가 있으면 됨. 이헤르츠도 됨. 만 헤르츠 가능? 불가능. 우리가 가진 숫자가 더 작아서. 샘플링 레이트가 충분히 있어야 그만큼의 주파수를 표현할 수 있다.

sr= 10Hz, Fr = 100Hz. 최대 5번 사인웨이브 만들 수 있음. 주어진 숫자의 개수(sr)에 우리가 표현할 수 있는 최대 주파수는 그 반밖에 안됨. = Nyquist Frequency. sr의 반 무조건!

시디 음질은 44100Hz. 그러니까 nf는 22050. 사람이 들을 수 있는 주파수 max가 20000. 사람이 들을 수 있는 소리는 다 넣을 수 있는 정도.

=> 배수를 어디까지 올릴 수 있는가? sr의 반까지만!

Fend 제일 마지막

소리 만드는 순서

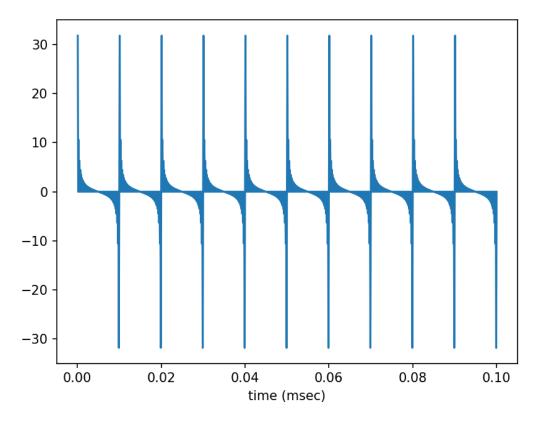
- 1. 점점 freq 낮아지도록
- 2. 산맥 만들기
- 3. 그 뒤로도 산맥 계속 만들어주기 반복...
- => 소리가 source에서 사람 목소리로 바뀜

싸인의 라나 코싸인의 라나 똑같음. 소리가 변하지 않음. 싸인과 코싸인은 쉐이프는 같지만 살짝 이동한 차이 (90도 . 파이/2).

얼만큼 이동하든 상관 없음. 1도 2도 이렇게 움직여도 결국 소리는 똑같. 각도를 이야기할 때 페이즈라고 함. 페이즈에 대해 우리 귀는 sensitive하지 않다. 전혀 인식 못함.

In [30]:

<!Python.core.display.Javascript object>



Out[30]:

0:00 / 0:00

In [32]:

```
def hz2w(F, sr): # F = frequency, sr = sampling rate 일력
NyFreq = sr/2;
w = F/NyFreq *np.pi;
return w # 제일 중요. 출력

def resonance (srate, F, BW):#BW = bandwidth
a2 = np.exp(-hz2w(BW,srate))
omega = F*2*np.pi/srate
a1 = -2*np.sqrt(a2)*np.cos(omega)
a = np.array([1, a1, a2])
b = np.array([sum(a)])
return a, b
```

In [34]:

```
RG = 0 # RG is the frequency of the Glottal Resonator
BWG = 100 # BWG is the bandwidth of the Glottal Resonator
a, b=resonance(sr,RG,BWG) # 산맥의 위치 = RG, 얼마나 산맥이 뾰족한지 완만한지. 뾰족하면 width가 작음
# 키가 똑같은 스펙트럼에서 gradually decrease 하는 모양 만들어야됨 그래서 0이 top이 되는 산맥 생성.
s = Ifilter(b, a, s, axis=0)
ipd.Audio(s, rate=sr)
```

Out [34]:

0:00 / 0:00

In [35]:

```
RG = 500 # RG is the frequency of the Glottal Resonator. first formant 생성
BWG = 60 # BWG is the bandwidth of the Glottal Resonator. 앞에서 만든(BWG=100)보다 홀쭉한 산맥
a, b=resonance(sr,RG,BWG)
s = Ifilter(b, a, s, axis=0) #s = signal
ipd.Audio(s, rate=sr)
```

Out[35]:

0:00 / 0:00

In [36]:

```
RG = 1500 # RG is the frequency of the Glottal Resonator
BWG = 200 # BWG is the bandwidth of the Glottal Resonator
a, b=resonance(sr,RG,BWG)
s = Ifilter(b, a, s, axis=0)
ipd.Audio(s, rate=sr)
```

Out [36]:

0:00 / 0:00

```
In [37]:
```

```
RG = 2500 # RG is the frequency of the Glottal Resonator
BWG = 200 # BWG is the bandwidth of the Glottal Resonator
a, b=resonance(sr,RG,BWG)
s = Ifilter(b, a, s, axis=0)
ipd.Audio(s, rate=sr)
```

Out [37]:

0:00 / 0:00

In [38]:

```
RG = 3500 # RG is the frequency of the Glottal Resonator
BWG = 200 # BWG is the bandwidth of the Glottal Resonator
a, b=resonance(sr,RG,BWG)
s = Ifilter(b, a, s, axis=0)
ipd.Audio(s, rate=sr)
```

Out[38]:

0:00 / 0:00

In [39]:

```
s = Ifilter(np.array([1, -1]), np.array([1]), s) #뭐하는지만 알면 됨. 입술이 없다면 윗라인에서 끝. ipd.Audio(s, rate=sr)
```

Out[39]:

0:00 / 0:00

load wav

In [132]:

```
from scipy.io import wavfile
# sr, s = wavfile.read('a.wav')
nSamp = len(s)
dur = nSamp / sr
t = np.linspace(1/sr, dur, nSamp)
```

Fourier tranform

11.19~11.21

행렬과 벡터의 개념 .

인공지능의 원리 데이터 (input 벡터) -> 기계 (함수) ->데이터 (output 벡터)

선형대수

행렬의 곱셈

기계학습

모든 데이터가 벡터인 이유는 행렬 곱을 하기 위해서

LINEAR ALGEBRA

길게 생긴 벡터 : 칼럼 벡터 (열벡터)

칼럼 벡터는 칼럼 스페이스보다 차원이 높을수가 없다(아마맞을듯)

벡터 두 개는 independent하다 원점까지 이었을 때 같은 선상에 있지 않다는 의미인가봐 같은선에 있을 때 dependent

곱햇을 때는 한 라인에 간다고 봄 1,2,4 랑 2,4,8 같이 P = 플레인. 2차원.

112

213

415

>> 3열이 1열+2열로 만들어짐. 그래서 독립적이지 않아서 없는거나 다름 없기에 칼럼스페이 스는 p

L 일차원

의미없는공간 = 널 스페이스

행렬의 곱에서는 앞의 column 개수가 뒤행렬의 row 개수와 같아야함 ex) 3x2 행렬과 곱하기 가능한 행렬은 2xN. 그리고 그 결과는 3xN으로 나옴 = mxn axb 행렬을 곱하면 mxb 행렬이 나옴 인공지능으로 보면 mxn은 기계. axb는 입력. mxb는 출력.

역행렬 만들기

- (1 3)
- (5 1)
- (6 -1) 이걸 역행렬로 만들면
- $(1 \ 5 \ 6)$
- $(3 \ 1 \ -1)$

A, B 행렬이 있을때

A*B = C 라면, B*(A의역행렬) = C의 역행렬

행렬 A

1 2

-1 0

3 5 가 있다고 할 때,

3x2 행렬. 이 space를 생각하는 관점은 3(column쪽. 세로줄로 떼어서 볼 때 갖고 있는 components가 3개니까..) or 2(row 쪽)