

# 머신러닝을 위한 수학

머신러닝을 위한  
수학 톨 익히기



## 목차

01. 머신러닝이란?

02. 머신러닝을 위한 수학이 필요한 이유?

03. Python 데이터 처리

04. Numpy 사용하기

05. Pandas 사용하기

06. Matplotlib 사용하기

## 커리큘럼

- 1. 머신러닝이란?  
머신러닝의 정의와 개요에 대해 학습합니다.
- 2. 머신러닝을 위한 수학이 필요한 이유?  
머신러닝의 기초와 이를 위한 수학에 대해 학습합니다.
- 3. Python 데이터 처리  
Python의 여러 자료형 데이터의 처리에 대해 학습합니다.

## 커리큘럼

### ○ 4. Numpy 사용하기

Python의 Numpy 사용에 대해 학습합니다.

### ○ 5. Pandas 사용하기

Python의 Pandas 사용에 대해 학습합니다.

### ○ 6. Matplotlib 사용하기

Python의 Matplotlib 사용에 대해 학습합니다.

## 추천대상

### 1. 머신러닝 입문자

머신러닝을 얼핏 알지만, 이해는 못하는 사람

### 2. 데이터 분석 입문자

파이썬 라이브러리를 실용적으로 활용해보고 싶은 사람

### 3. 벡터 행렬을 모르는 사람

머신러닝의 이해에 필수적인 벡터와 행렬에 대해 모르는 사람

## 수강목표

### 1. 머신러닝의 전반에 대해 이해합니다.

인공지능과 머신러닝의 차이를 알고, 일반적인 머신러닝의 구조를 이해합니다.

### 2. 머신러닝 속의 본질적 수학 지식을 이해합니다.

막연하고 이해하기 어려웠던 지식을 체계적으로 배우며 익힙니다.

### 3. 어떤 머신러닝 기법을 마주하더라도 두렵지 않습니다.

익힌 수학 지식으로 머신러닝 속의 여러 기법들을 접해도 어렵지 않습니다.

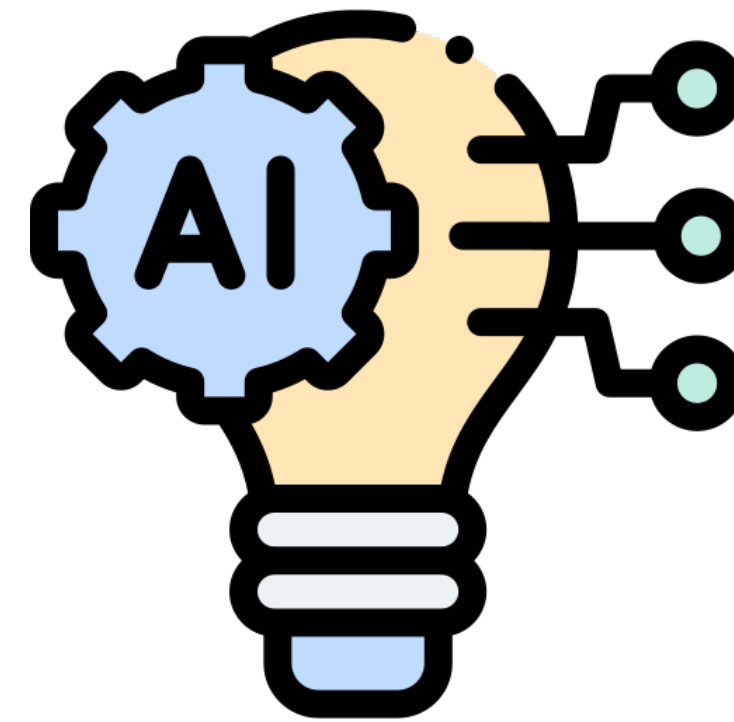
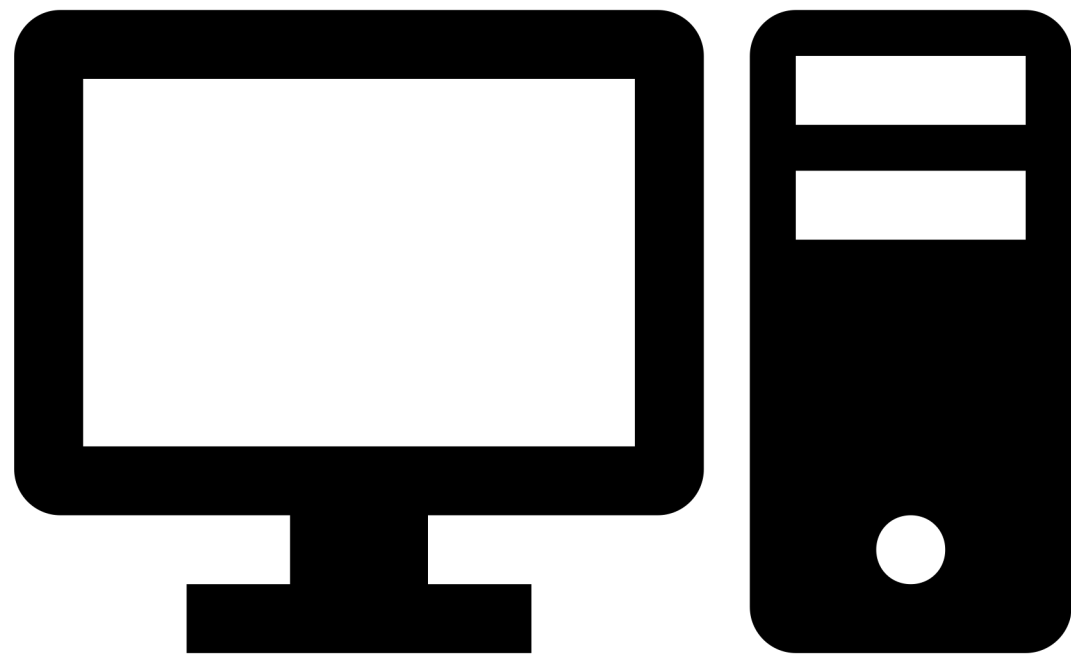
01

# 머신러닝이란?



## 인공지능(Artificial Intelligence; AI)

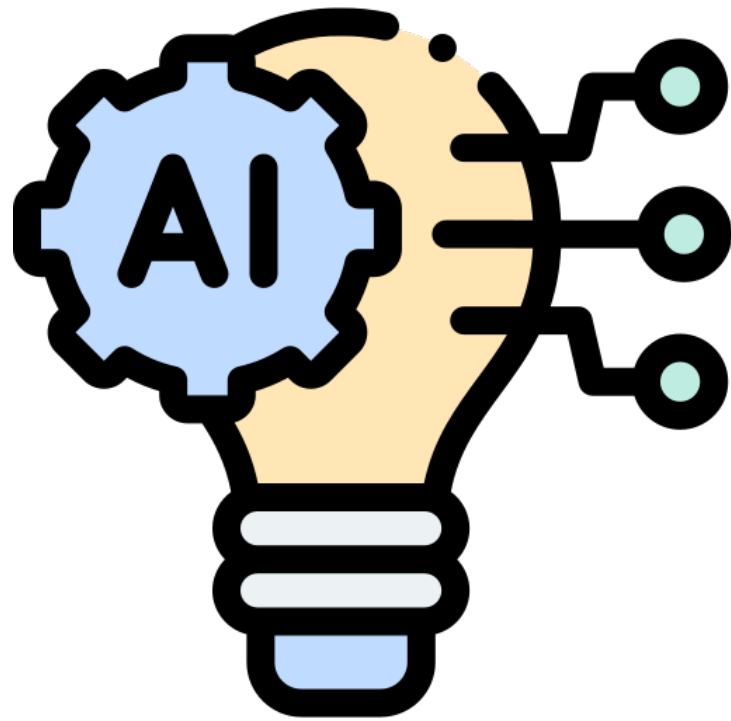
- 지능을 갖고 있는 기능을 갖춘 컴퓨터 시스템
- 인간의 지능을 기계 등에 인공적으로 구현한 것. 예) 컴퓨터





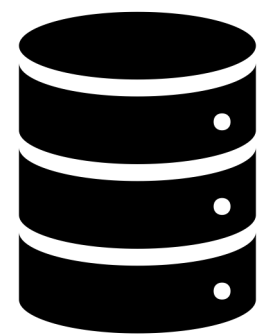
## 머신러닝(Machine Learning; ML)

- **경험**을 통해 자동으로 개선하는 컴퓨터 알고리즘의 연구임.
- **기계학습**이라고도 부름.
- **훈련 데이터**를 통해 학습해 경험을 쌓아 예측하는 방법들임.

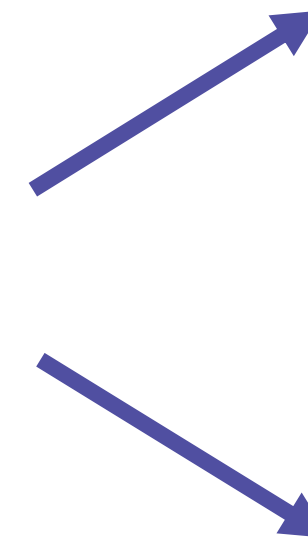


## ML 파이프라인

- 데이터 – 알고리즘(모델) – 학습/예측.
- 전문가의 개입 없이 기계가 자동으로 학습함.
- 응용: 의료 | 법률 | 주식



데이터(Data)



학습



예측

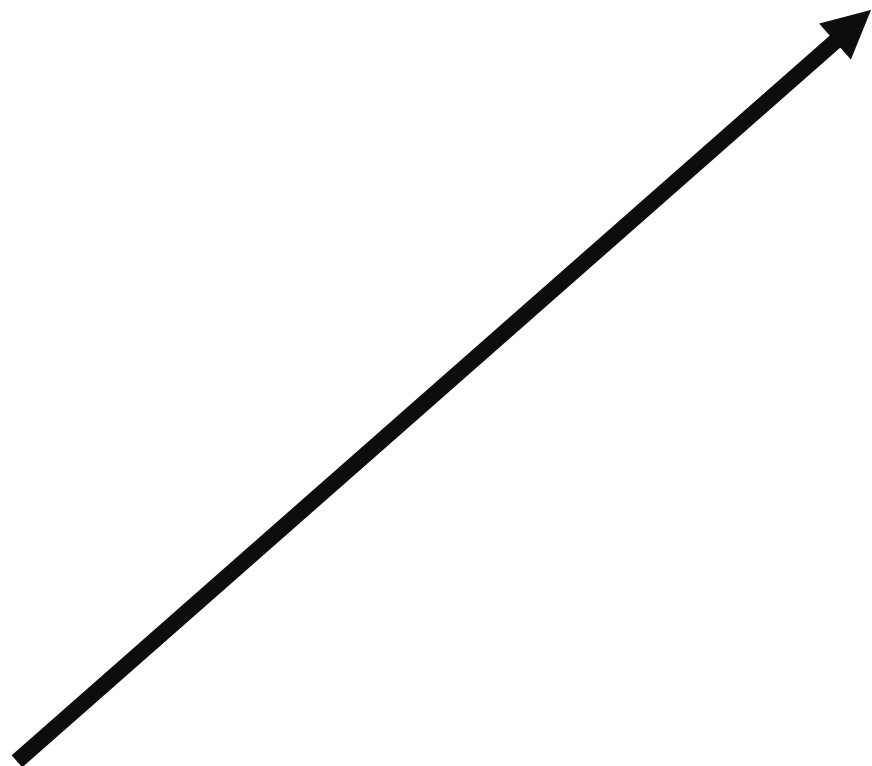
02

# 머신러닝을 위한 수학이 필요한 이유?

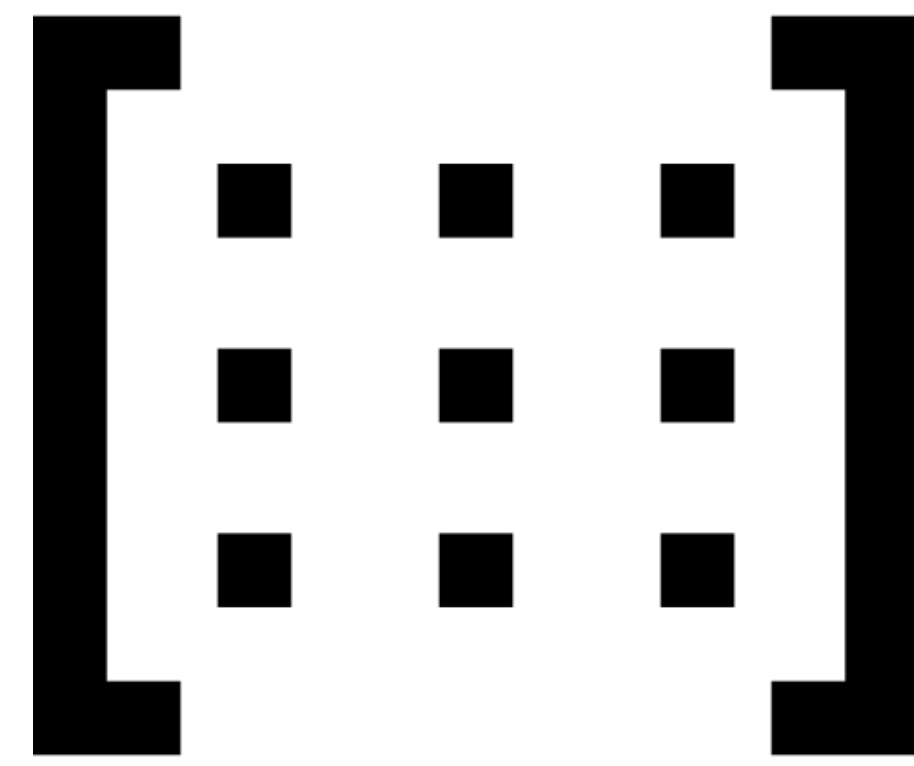


머신러닝은 **데이터**(data) 속의 **표현**(representation)을 기계가 학습하는 것이다.

데이터는 대부분 **고차원**(high dimension)이다. 즉, **벡터**(vector)와 **행렬**(matrix)로 구성되어 있다.



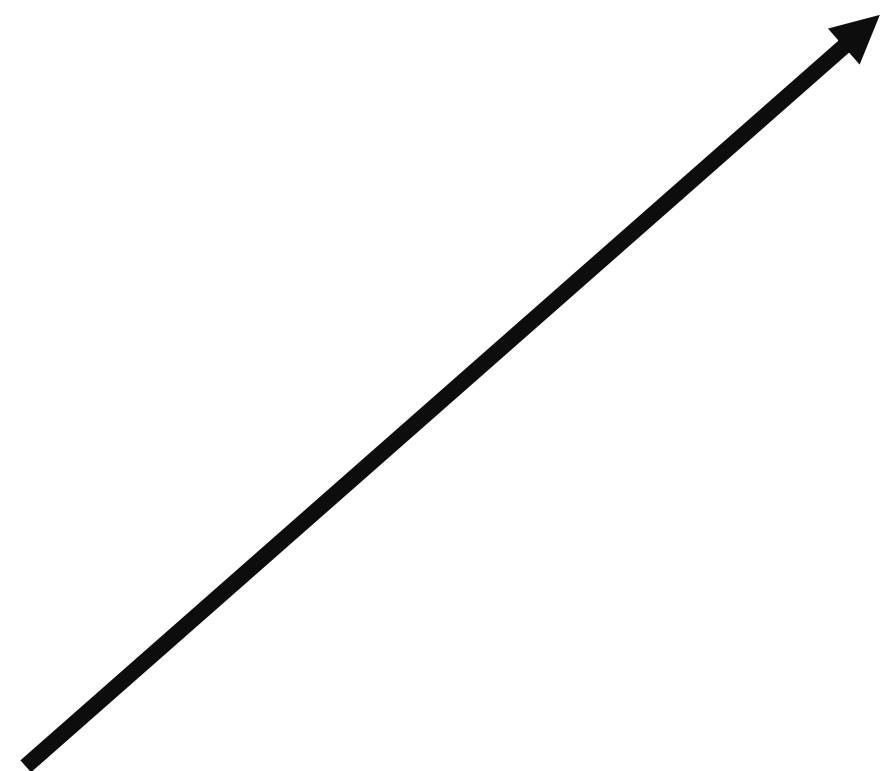
벡터(Vector)



행렬(Matrix)

의료 데이터를 통해 예를 들어보자.

병원은 환자 A에 대한 정보를 “성별, 나이, 몸무게, 키, 심장질환 유무”로 저장한다고 하자. 그렇다면?

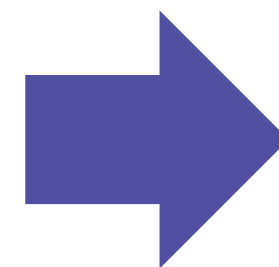


벡터(Vector)

환자 A

남자
29
65
174
심장질환 없음

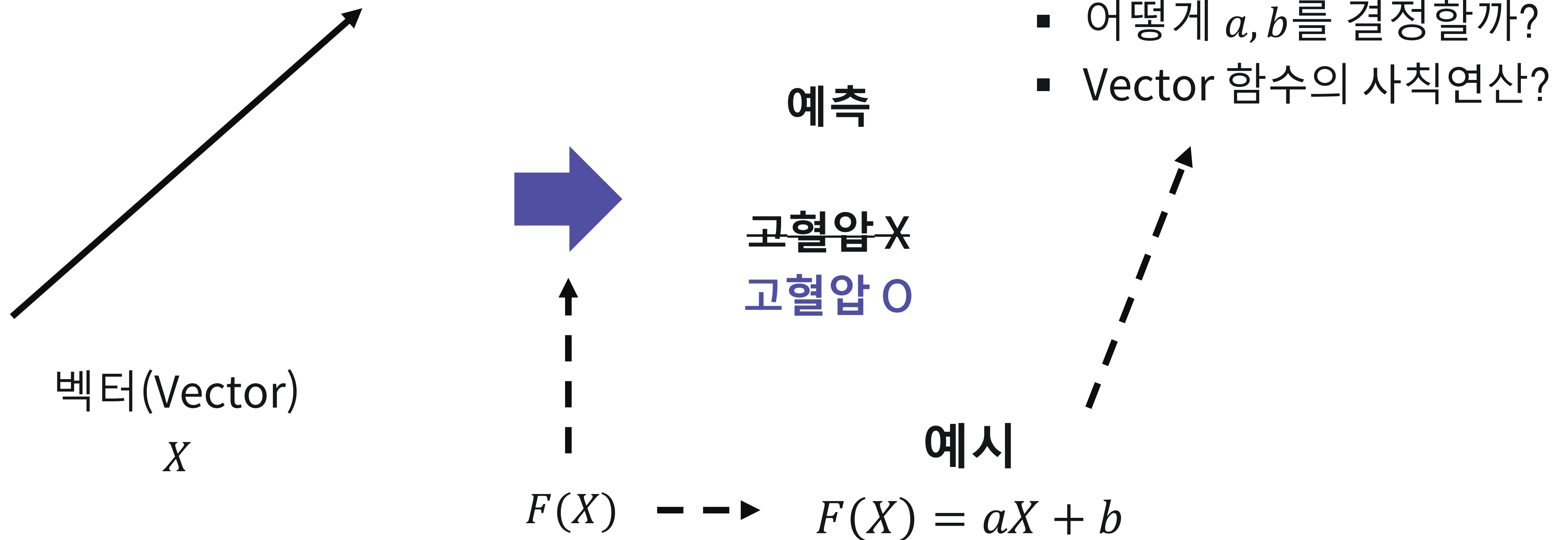
5차원



여러 명이 있다면?

5 x N의 행렬!

ML 알고리즘은 고차원 데이터의 표현을 학습 목적에 맞게 뽑아내는 함수(function)을 학습함.



03

# Python 데이터 처리



Python은 Data Science, Machine Learning 등 다양한 분야에서 강력하게 활용됨.





## [복습] Python의 특징

1. 들여쓰기 + 세미콜론 없음
2. 별도의 컴파일 필요 없음. Interpreter 방식으로 결과 바로 확인 가능

이외

**오픈소스 라이브러리**: 다양하게 공개적으로 공유됨- GitHub

- 최근에는 학회에서 발표되는 ML 알고리즘의 코드가 대부분 Python으로 작성되고 있으며, 이는 GitHub 등을 통하여 새롭게 공개되고 있다.

여러가지 자료형이 있음.

1. 문자열(String) : “Hello world”
2. 리스트(List) : [1, 0, -0.2, 1]
3. 튜플(Tuple) : (1, 3, 3)
4. 집합(Set) : {1, 3}
5. 딕셔너리(Dictionary) : {“1”: “one”, “3”: “three”}

## 리스트 자료형

- 정수나 실수 등의 여러 값을 요소로 가져 하나의 변수에 많은 데이터를 담은 형태임.
- 대괄호 [] 안에 콤마로 구분해 원소(element) 나열
- 어떠한 자료형도 포함이 가능하고 중복될 수 있음.
- 순서를 가짐.

## ✓ 예시: 리스트 자료형

```
weight1 = 76  
weight2 = 54  
weight3 = 61  
weight4 = 59
```

```
weight = [76, 54, 61, 59]  
# 4차원의 data
```

## ✓ 예시: 리스트 자료형

```
lst1 = [1 , 7, 5, 3, 2]
print ('first element: {}'.format(lst1[0]))
print ('last element: {}'.format(lst1[len(lst1)-1]))
print ('last element: {}'.format(lst1[-1]))
print ('first to third elements: {}'.format(lst1[0:3]))
print ('sorted lst: {}\n'.format(sorted(lst1)))
```

## 결과

```
☞ first element: 1
   last element: 2
   last element: 2
   first to third elements: [1, 7, 5]
   sorted lst: [1, 2, 3, 5, 7]
```

04

# Numpy 사용하기



**Numpy**는 **행렬**이나 **일반적으로 대규모 다차원 배열**을 쉽게 처리 할 수 있도록 지원하는 파이썬의 라이브러리임.



주로, 벡터와 행렬의 **효율적인 계산을** 다루는 라이브러리임.

벡터, 행렬 및 대규모 다차원 배열(Tensor)를 쉽게 처리하도록 지원함.

## ✓ Numpy 예시

```
import numpy as np

a = np.array([1, 2, 3])
print(type(a), a.shape, a[0], a[1], a[2])
a[0] = 5
print(a)
```

# numpy를 np로 import함

# 3차원의 데이터를 a로 생성함

<class 'numpy.ndarray'> (3,) 1 2 3

# a의 첫번째 값을 5로 대체함

[5 2 3]



## ✓ Numpy 예시

```
import numpy as np

a = np.zeros((2,2))
print(a, a.shape)
```

# 0으로 구성된 행렬  
[[0. 0.] [0. 0.]], (2, 2)

## ✓ Numpy 예시

```
import numpy as np

x = np.array([[1,2],[3,4]], dtype=np.float64)
y = np.array([[5,6],[7,8]], dtype=np.float64)

# Elementwise sum; both produce the array
print(x + y)
print(np.add(x, y))
```

```
[[ 6.  8.] [10. 12.]]
```

```
[[ 6.  8.] [10. 12.]]
```

**NumPy**

## Numpy의 효율성

Numpy를 이용해서 벡터 연산을 하는 것이 빠를까?

Vs

Python에 내장된 사칙연산으로 벡터 계산을 하는 것이 빠를까?

05

# Pandas 사용하기



Pandas는 Data Science에서 데이터 분석을 위해 주로 사용되는 라이브러리임.



주로 행렬과 같은 테이블 형식(Table, csv)으로 이루어진 데이터를 읽는데 사용됨.

## ✓ Pandas 예시

```
import pandas as pd

print(pd.Series([1, 2, 3, 4]))

a = [1, 2, 3, 4]

print(pd.Series(a))
```

```
0    1
1    2
2    3
3    4
dtype: int64

0    1
1    2
2    3
3    4
dtype: int64
```

## ✓ Pandas 예시

각 Key값과 Value(1차원데이터)가  
DataFrame의 하나의 컬럼과 2차원 데이터가 됩니다.

```
company1 = [['삼성', 1000000, '갤럭시노트'],  
            ['애플', 1200000, '아이폰'], ['엘지', 900000, '윙']]  
print(pd.DataFrame(company1))
```

```
df1 = pd.DataFrame(company1)  
print(df1)
```

```
df1.columns = ['회사명', '가격', '제품명']  
print(df1)
```

	0	1	2
0	삼성	1000000	갤럭시노트
1	애플	1200000	아이폰
2	엘지	900000	윙

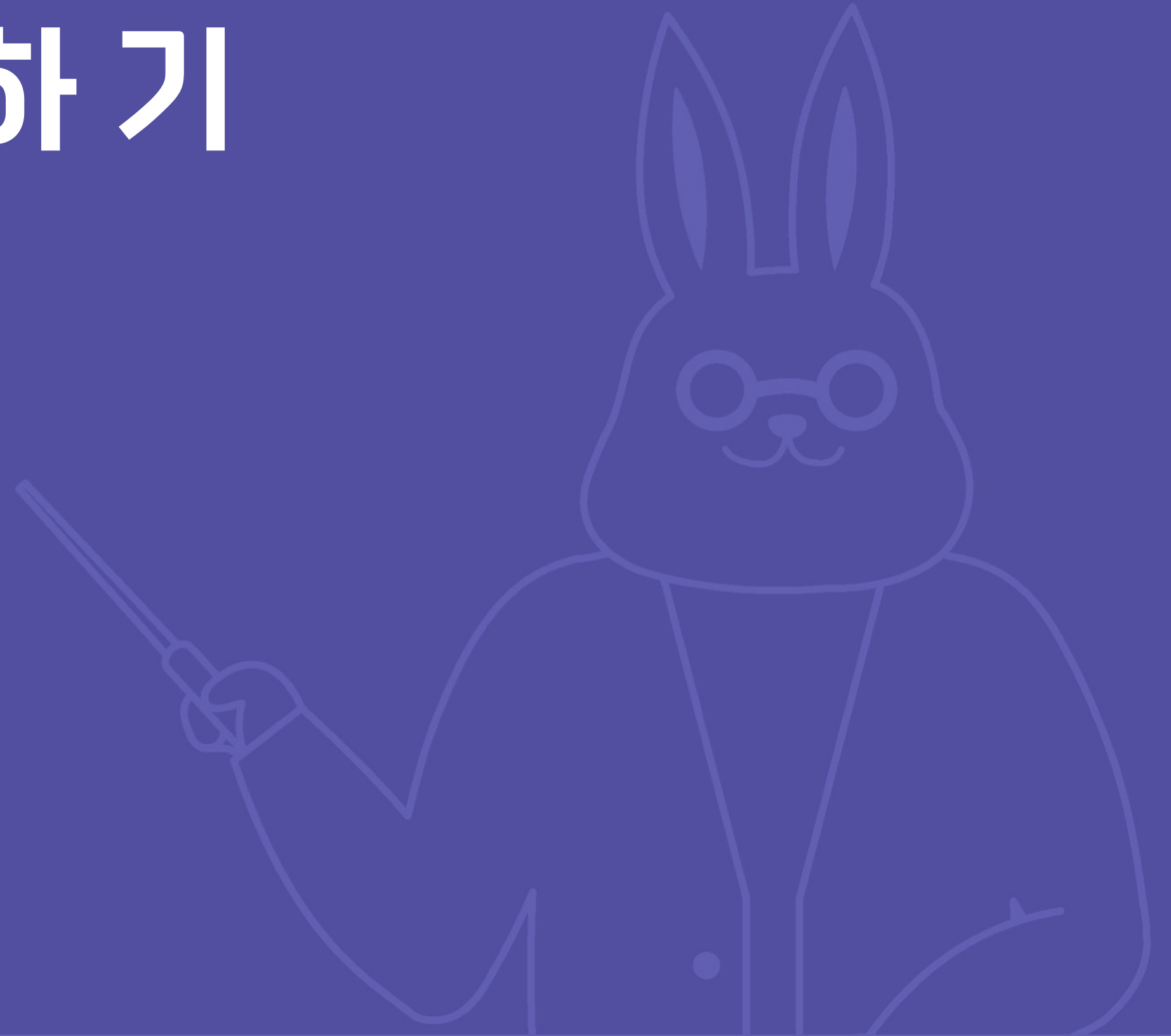
	0	1	2
0	삼성	1000000	갤럭시노트
1	애플	1200000	아이폰
2	엘지	900000	윙

	회사명	가격	제품명
0	삼성	1000000	갤럭시노트
1	애플	1200000	아이폰
2	엘지	900000	윙

06

# Matplotlib 사용하기





Matplotlib는 함수를 그래프로 시각화하는 도구임.



➔ Data Science에서는 데이터 분석 결과를 시각화하는 것에 활용됨.

데이터를 꺾은 선 등의 선이나 점의 형태의 그래프를 기본적으로 그림을 제공함.

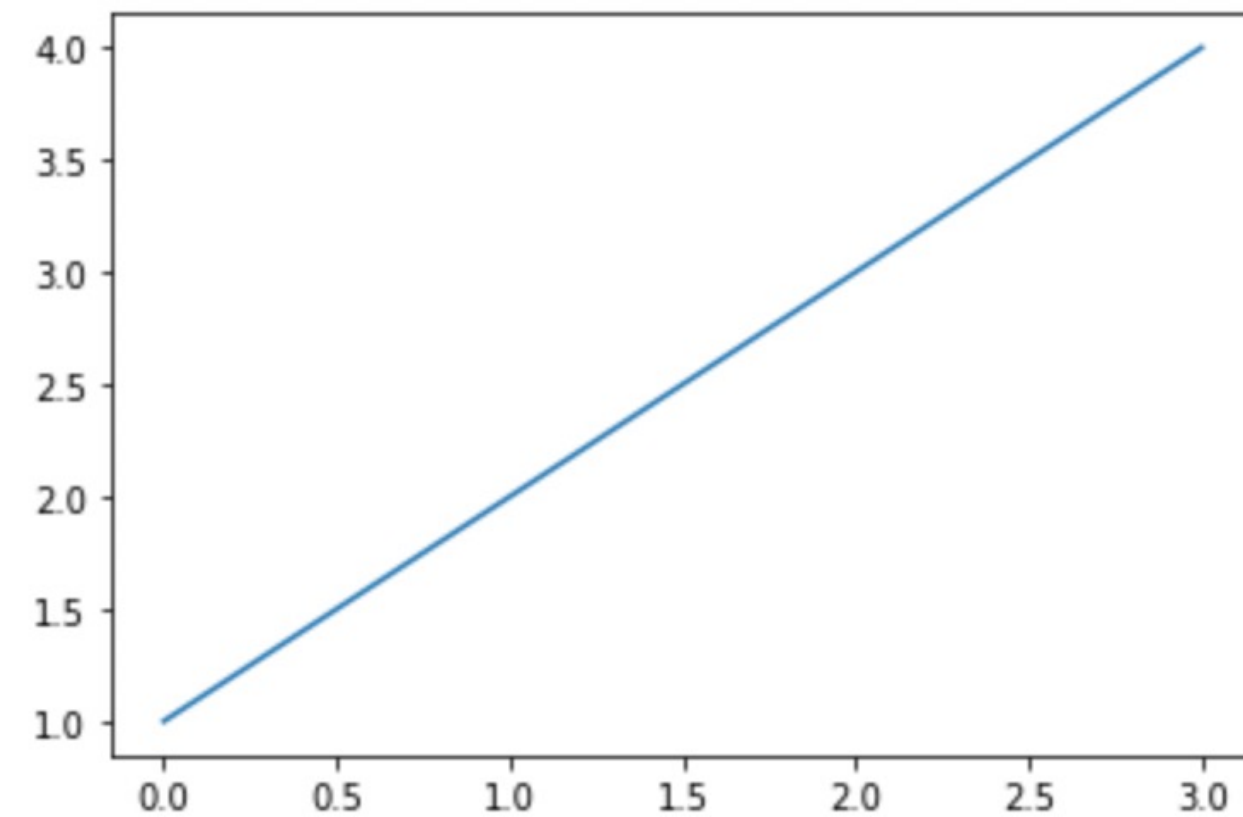
matplotlib.pyplot을 사용할 것임.

## ✔ Matplotlib 예시

```
import matplotlib.pyplot as plt

plt.plot([1, 2, 3, 4])
plt.show()
```

# 하기의 그림을 보여줌.  
# plot 속의 입력을 y로 인지하고, 자동으로  
x는 [0,1,2,3]으로 간주함.



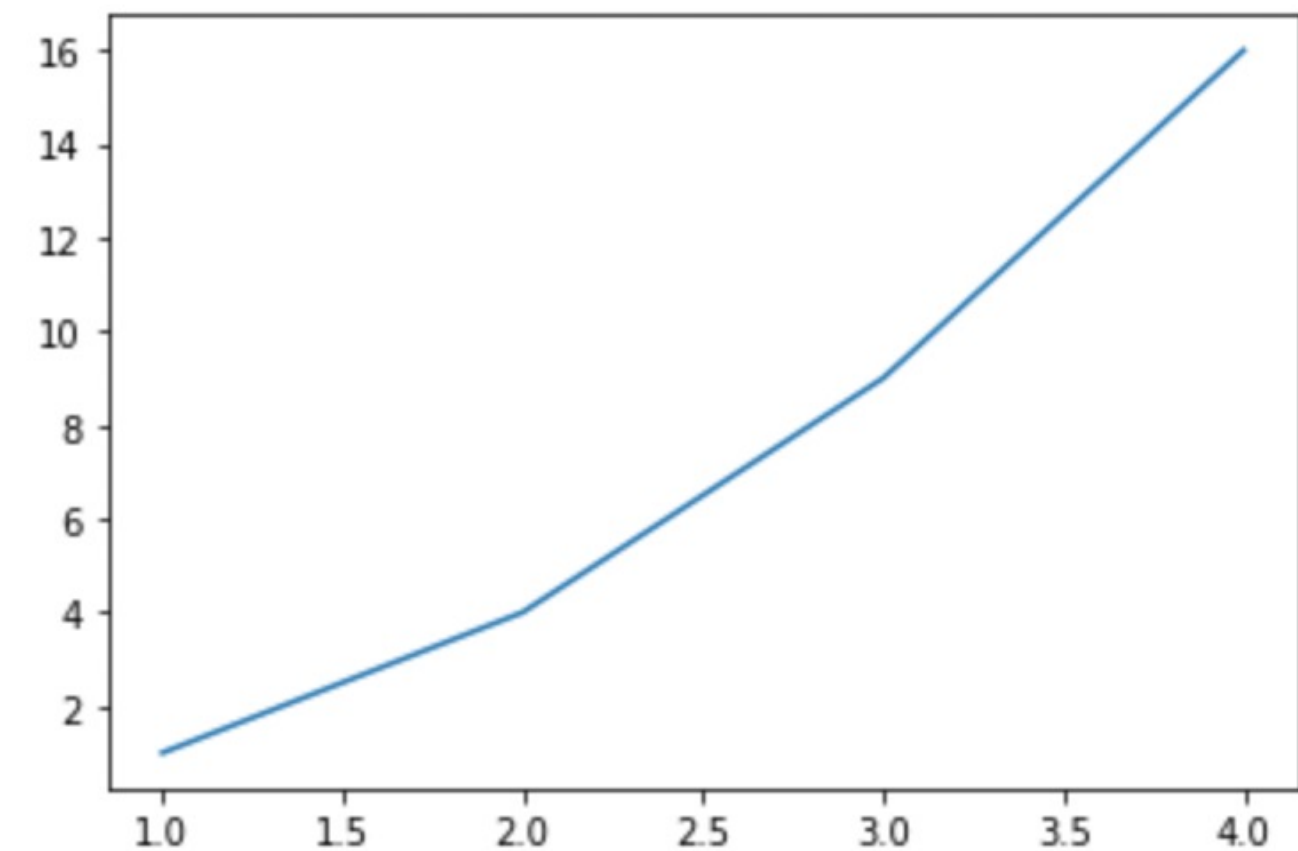
## ✓ Matplotlib 예시

```
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
plt.plot([1, 2, 3, 4], [1, 4, 9, 16])  
plt.show()
```

# 하기의 그림을 보여줌.

# x를 [1,2,3,4] 로, y를 [1,4,9,16]으로 간주함.



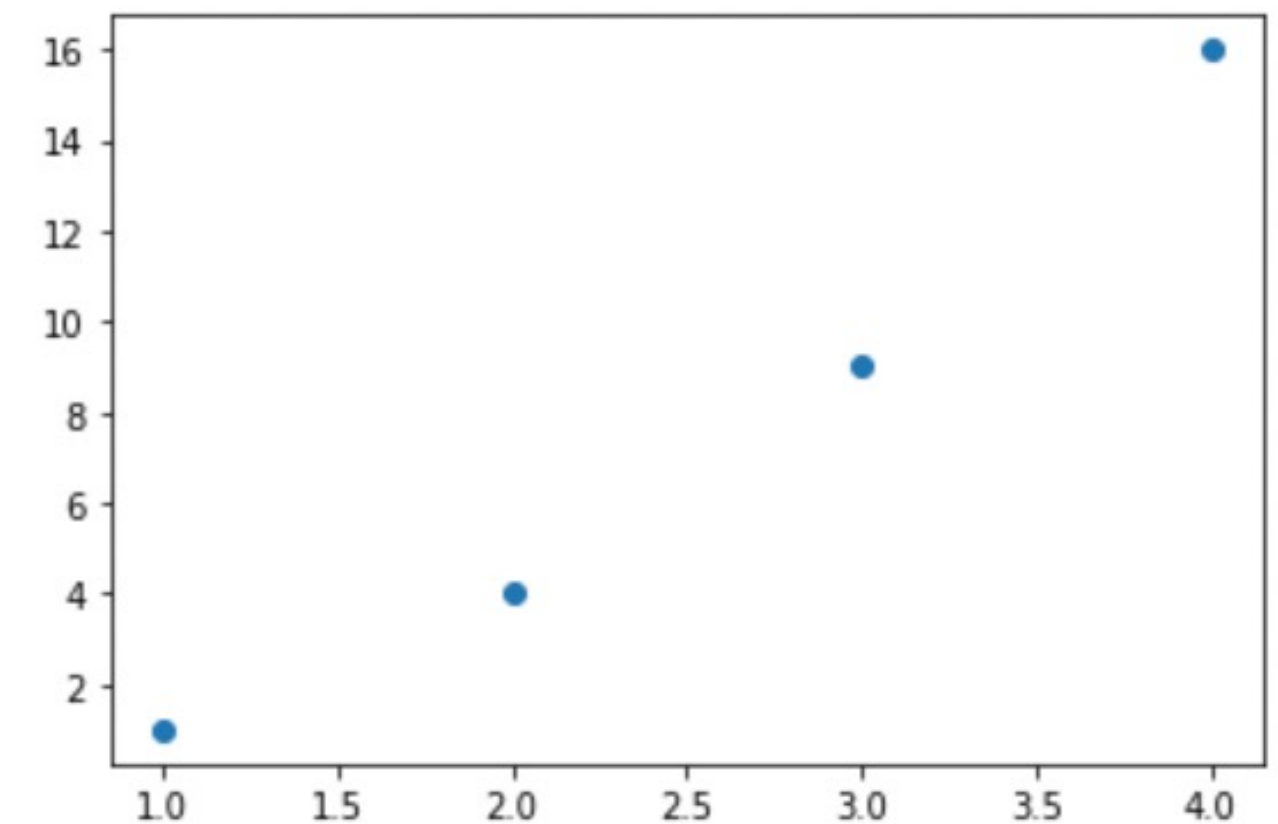
## ✓ Matplotlib 예시

```
import matplotlib.pyplot as plt

plt.plot([1, 2, 3, 4], [1, 4, 9, 16], 'o')

plt.axis([0.9, 4.1, 0, 16.5])
plt.show()
```

# 하기의 그림을 보여줌.  
# 'o'를 통해 점의 형태로 시각화할 수 있음.



## ✔ Numpy와 Matplotlib의 혼합

```
x = np.arange(0, 3 * np.pi, 0.1)
```

```
y_sin = np.sin(x)
```

```
y_cos = np.cos(x)
```

```
# Plot the points using matplotlib
```

```
plt.plot(x, y_sin)
```

```
plt.plot(x, y_cos)
```

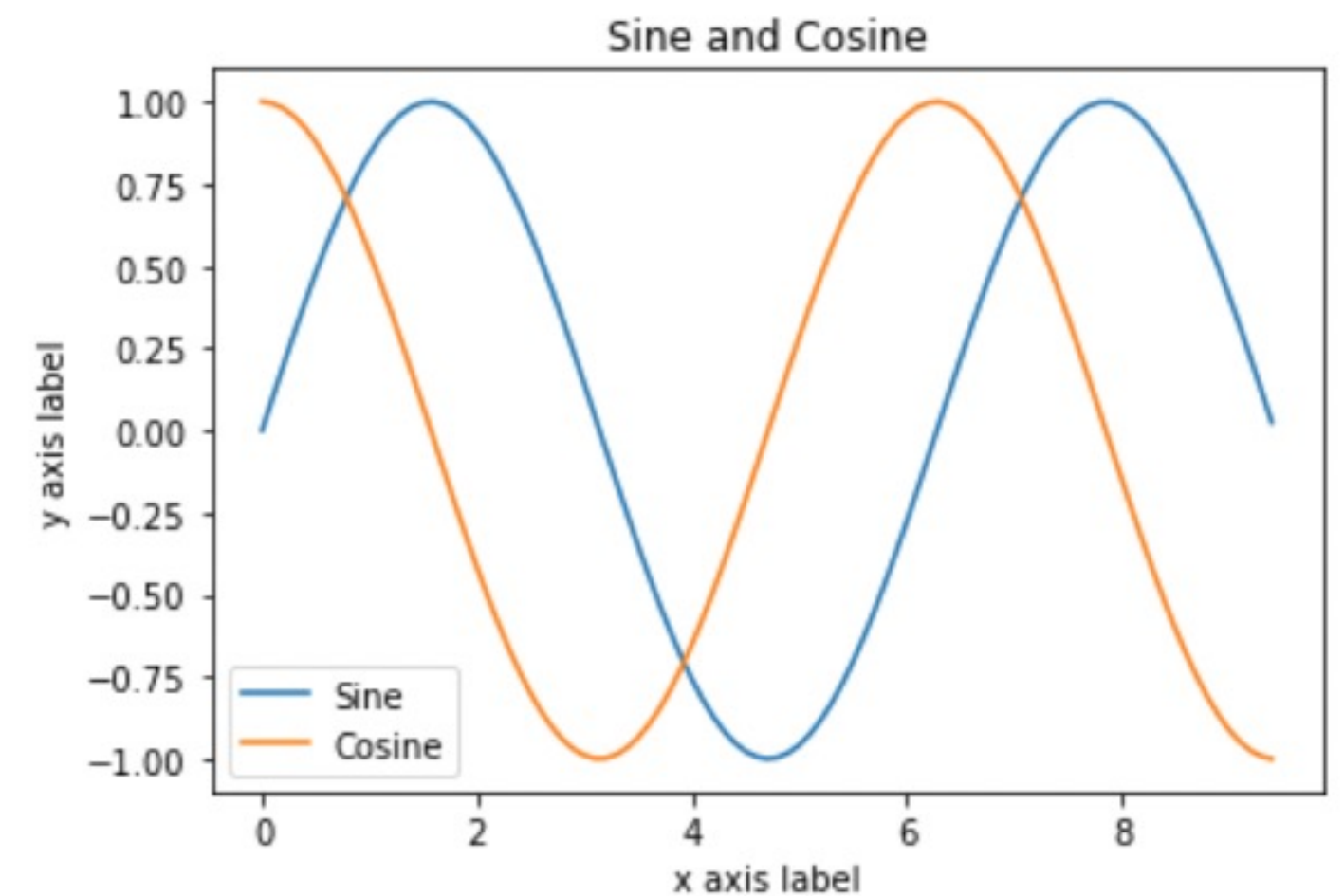
```
plt.xlabel('x axis label')
```

```
plt.ylabel('y axis label')
```

```
plt.title('Sine and Cosine')
```

```
plt.legend(['Sine', 'Cosine'])
```

# sin과 cos함수 그리기.



# 크레딧

/\* elice \*/

코스 매니저

콘텐츠 제작자

강사

감수자

디자이너

# 연락처

TEL

070-4633-2015

WEB

<https://elice.io>

E-MAIL

[contact@elice.io](mailto:contact@elice.io)

