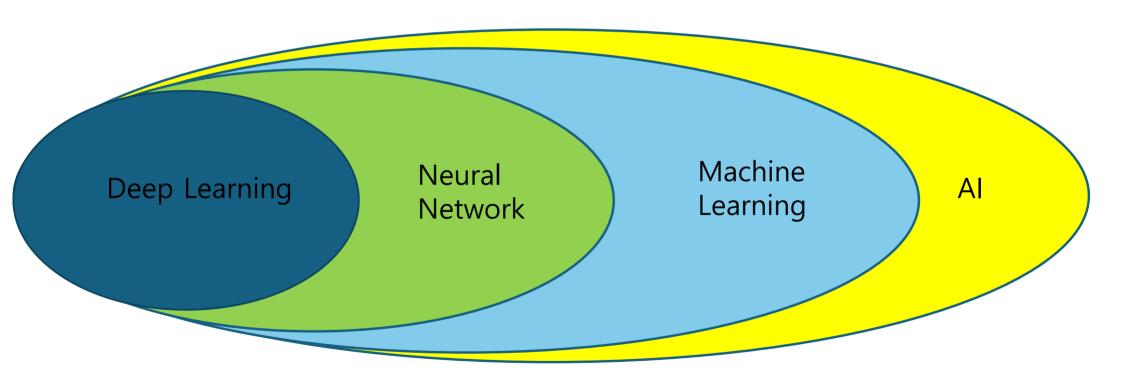
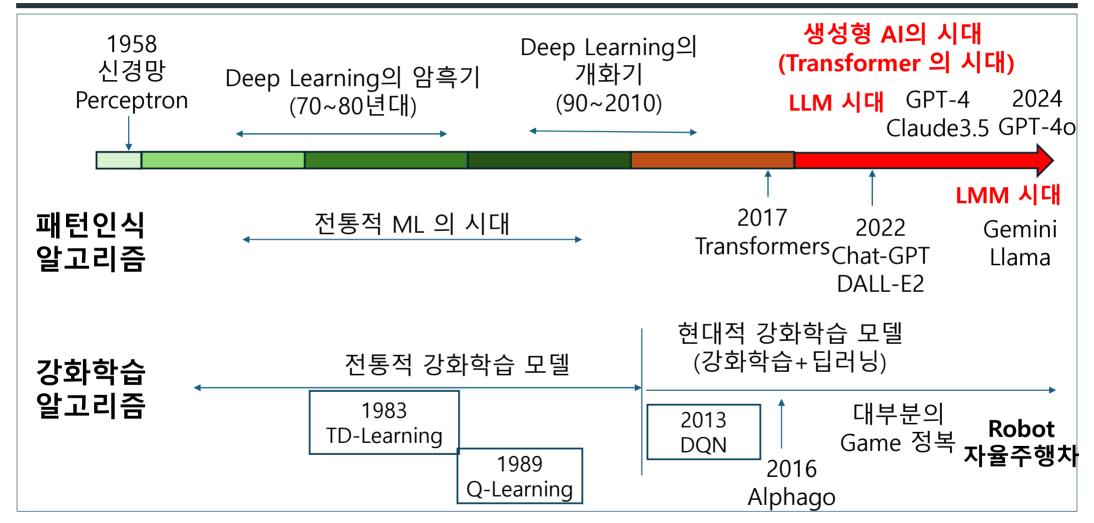
# AI 소개

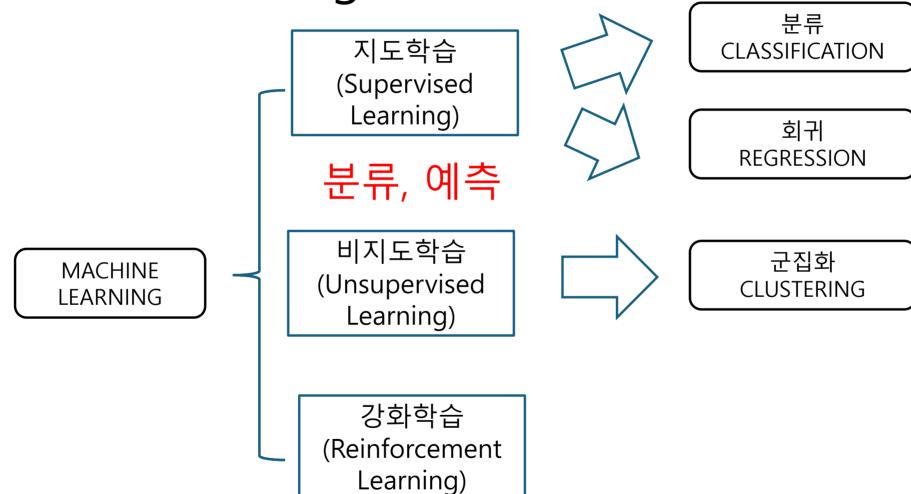
# Al vs. Machine Learning vs. Deep Learning



#### AI 발전 History



# Machine Learning 의 종류



# Scikit-Learn



전통적 Machine Learning Tool:

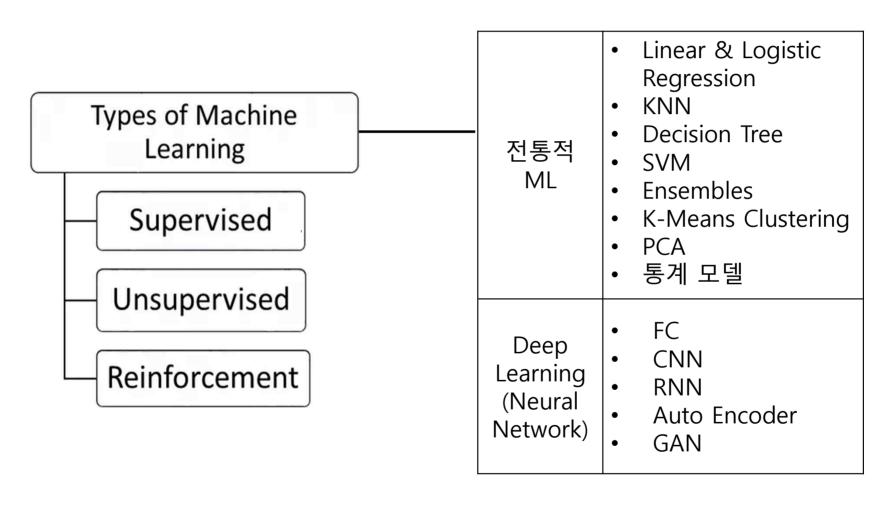
- 벤치마크용 데이터셋 예제
- 데이터 전처리(preprocessing)
- 지도 학습(Supervised learning)
- 비지도 학습(Unsupervised learning)
- 모형 평가 및 선택 (evaluation and selection)

# Tensorflow, Pytorch

#### Deep Learning Tool:

- Pre-train model, Sample Dataset 제공
- Deep Learning 에 필요한 각종 함수 제공
- GPU support
- 각종 language 지원 API 제공

# Machine Learning 기법의 종류



#### Univariate Linear Regression (단변수선형회귀)



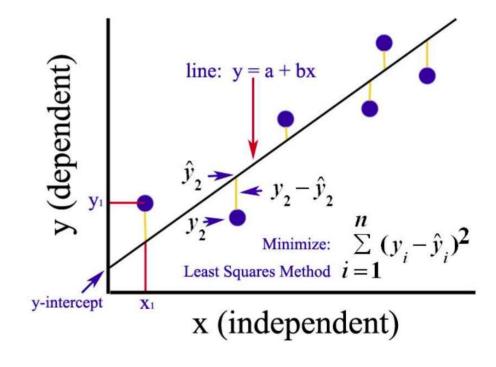
OLS (Ordinary Least Squares, 최소자승법)

M in the 
$$\sum_{i=1}^{n} (true - prediction)^2$$

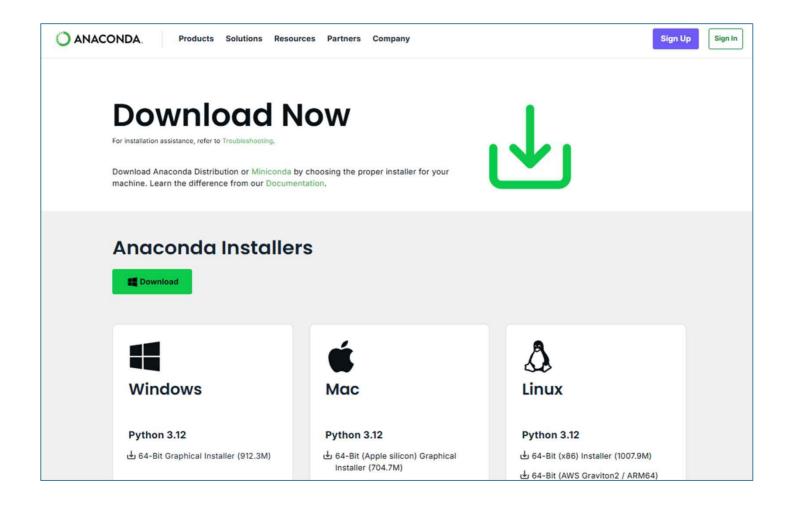


#### Cost Function (비용함수)

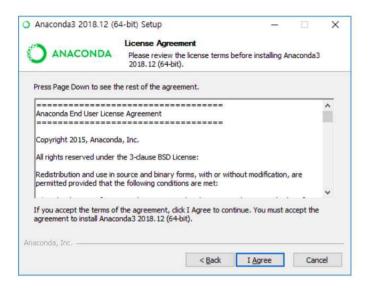
- 가설이 얼마나 틀렸는지 측정



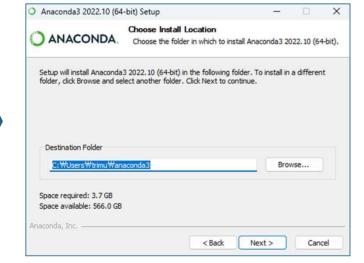
## Anaconda 설치

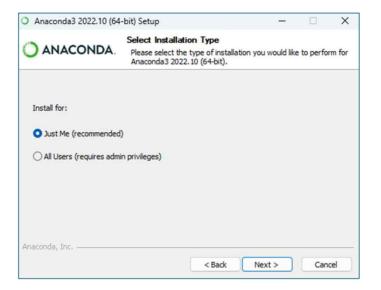


#### Next 를 눌러 설치 시작

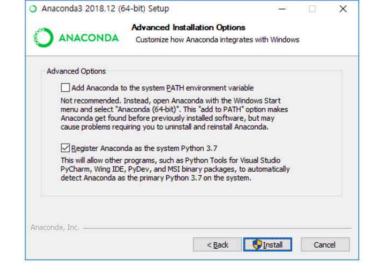














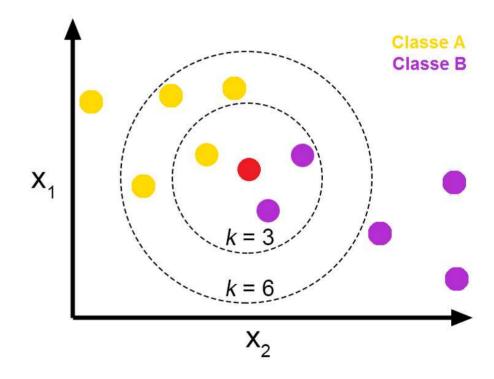
완료

#### 실습: 캘리포니아 주택가격 data를 이용한 선형회귀

- Dataset : sklearn.datasets.fetch\_california\_housing()
- Feature : 주택가격 관련 8개 특성 → MinMaxScaler로 정규화
- Target : 주택가격
- Model : linear\_model.LinearRegression()
- 평가기준 1 : MSE (Mean Squared Error), R<sup>2</sup>

#### KNN (K-Nearest Neighbors, K 최근접 이웃)

- 다른 observation (관측치, X data) 과의 유사성 에 따라 분류 (classify)
- 서로 가까이 있는 data 들을 "이웃" (neighbor) 이라고 부른다.
- 가까이 있는 이웃의 label 들 중 가장 많은 것을 unknown case 의 prediction 으로 응답한다.
- 장점 : simple and easy to implement
- 단점: dataset 이 커지면 slow.
   outlier/missing value 의 영향이 크다.



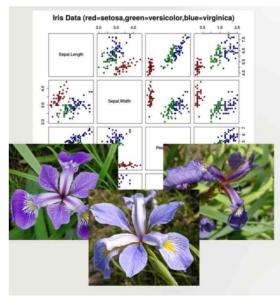
## 실습: KNN(K-Nearest Neighbors)을 이용한 분류

1. sklearn 에서 제공하는 iris (붓꽃) 분류 dataset 사용 :

꽃잎의 각 부분의 너비와 길이 등을 측정한 데이터이며 150개의 레코드로

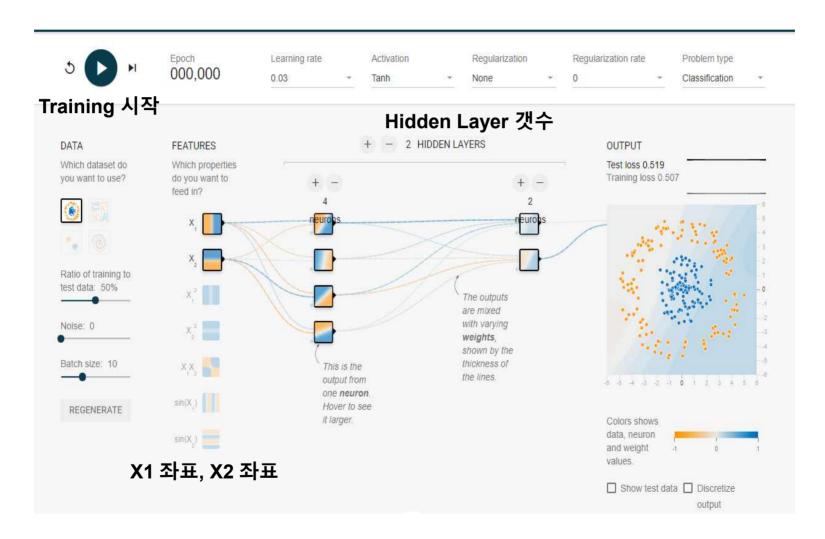
#### 2. Data 의 내용:

Sepal Length : 꽃받침 길이 Sepal Width : 꽃받침 너비 Petal Length : 꽃잎 길이 Petal Width : 꽃잎 너비

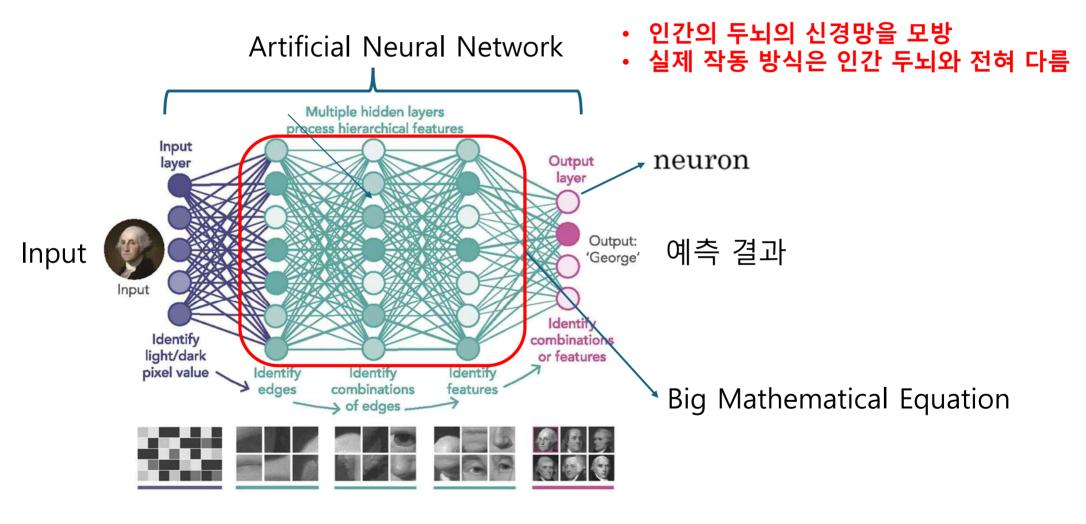


# Neural Network

## Tensorflow Playground



# Deep Learning



## Artificial Neuron (Perceptron)

#### 구성요소:

#### **Pre-Activation**

$$a(x) = b + \sum_{i} w_i x_i = b + w^T X$$

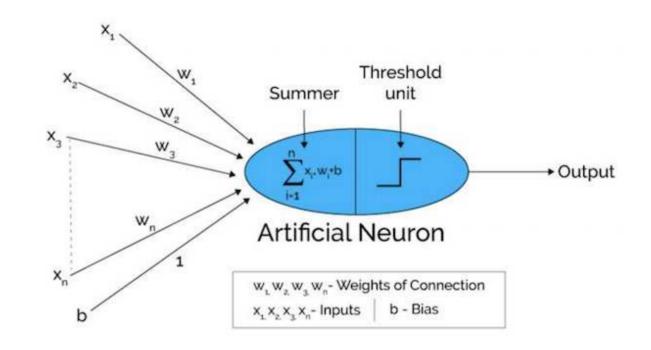
#### **Activation**:

$$h(x) = g(a(x)) = g(b + \sum_{i} w_i x_i)$$

w: connection weights

b: bias

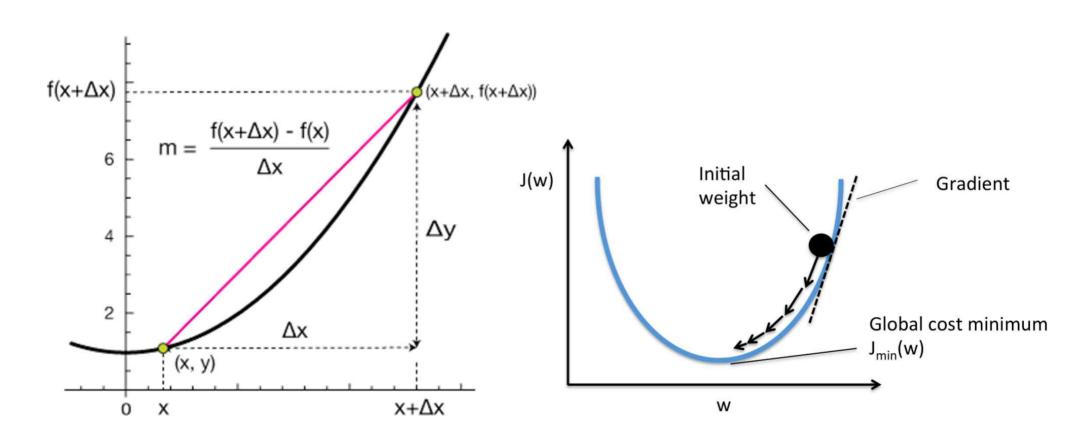
g: activation function



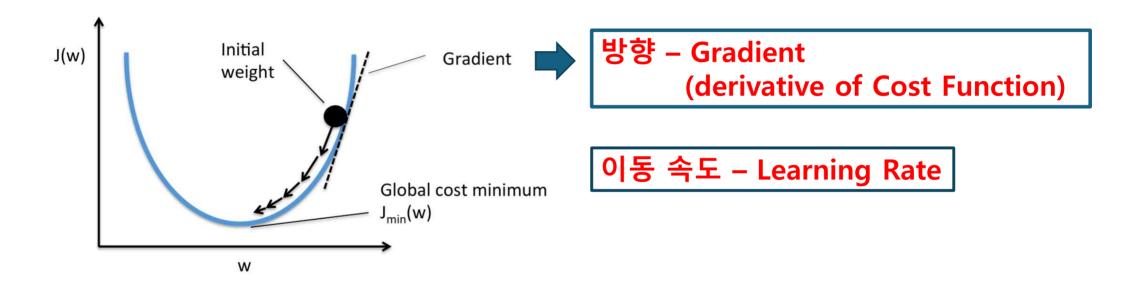
### Deep Neural Network 훈련의 핵심

- Gradient Descent (경사하강법)
  - 목적 실제값과 예측값의 차이를 최소화 하는 parameter(θ) 발견
  - 방법 손실함수를 정의하여 손실함수의 값이 0 으로 수렴하도록 parameter(θ) 조절
- Backpropagation (오차역전파)
  - 손실함수를 최소화 하는 방향으로 신경망 전체의 parameter 가 update 되도록 하는 기법
- 손실함수
  - 비용함수(cost function), 목적함수(object function) 등으로도 불림
  - 경사하강법이 가능하도록 미분 가능한 함수를 정의

# Derivative (도함수, 미분, 접선의 기울기)



## Gradient Descent (경사하강법) Optimization



New W = old W - (Learning Rate) \* (Gradient)

# Computer Vision

#### Multiple Levels of Abstraction

Pixel 정보 인식



Edge/Simple Shape 특성 학습



Complex Shape 특성 학습



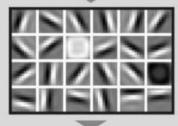
얼굴인식에 필요한 특성 학습

#### FACIAL RECOGNITION

Deep-learning neural networks use layers of increasingly complex rules to categorize complicated shapes such as faces.



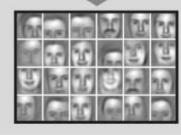
Layer 1: The computer identifies pixels of light and dark.



Layer 2: The computer learns to identify edges and simple shapes.

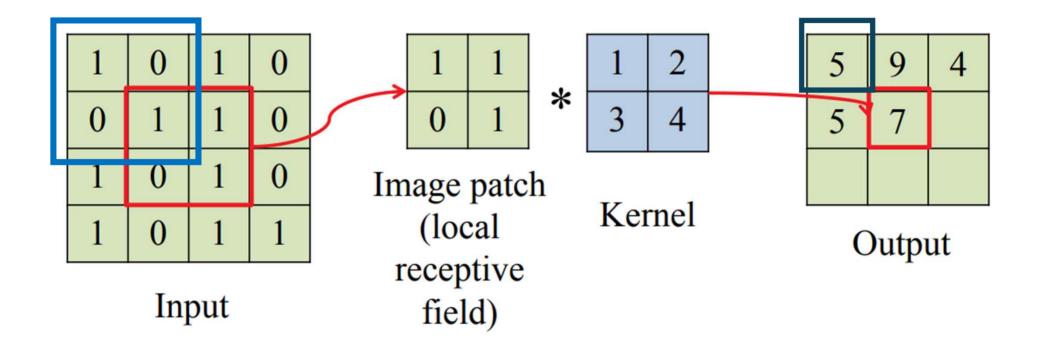


Layer 3: The computer learns to identify more complex shapes and objects.



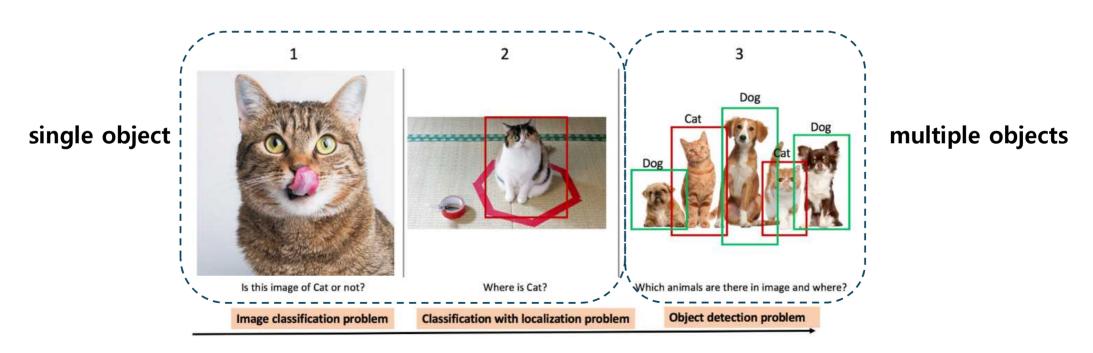
Layer 4: The computer learns which shapes and objects can be used to define a human face.

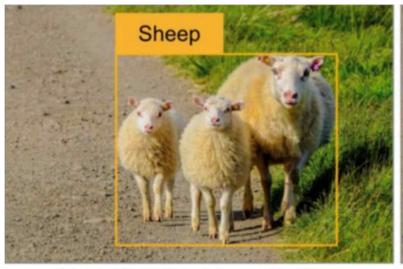
#### How Convolution works?



## Object Recognition (물체 인식) category

- 1) Image Classification
- 2) Object Localization (물체 위치 감지) bounding box 그리기
- 3) Object Detection (물체 검출) (1) + (2)



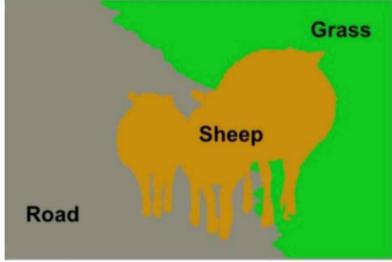


Sheep 2 Sheep 3
Sheep 1

Localization
Location of the Object

Classification + Localization

**Object Detection** 



**Semantic Segmentation** 



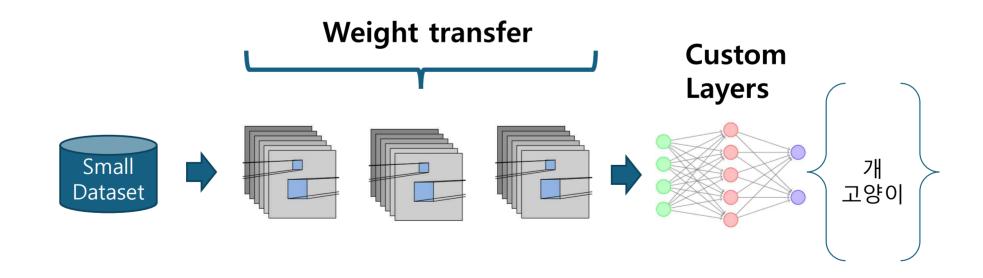
Instance Segmentation



**Segmentation**Each pixel belongs to each labels

# Transfer Learning (전이 학습) General Features Large Dataset (ex. ImageNeT) Large Dataset (ex. ImageNeT)

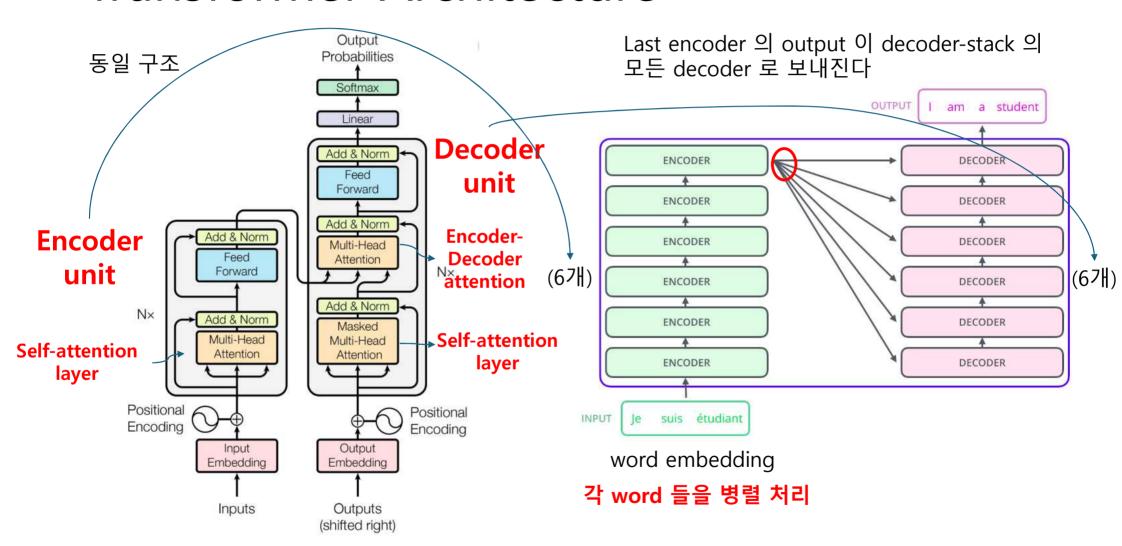
**Convolutional Layers** 



# 실습: 전이 학습 - COVID-19 X-ray Detection

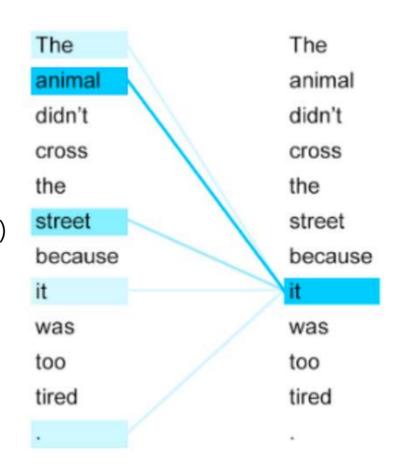
- 흉부 X-ray 이미지를 기반으로 Normal, Viral Pneumonia, COVID-19 분류
- Kaggle의 COVID-19 Radiography Dataset 이용
  - COVID-19 양성: 3616장
  - 정상: 10,192장
  - 바이러스성 폐렴: 1345장
- 데이터 전처리
  - 이미지 크기 조정: 224x224 픽셀
  - 랜덤 수평 뒤집기 및 정규화 수행
- Pretrained ResNet18 을 전이 학습으로 미세 조정

## Transformer Architecture

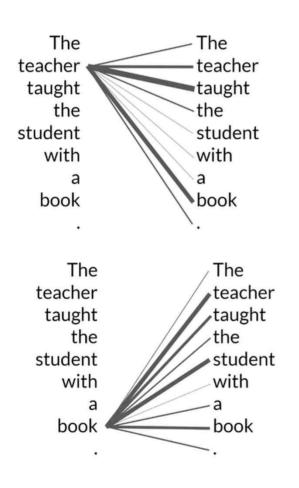


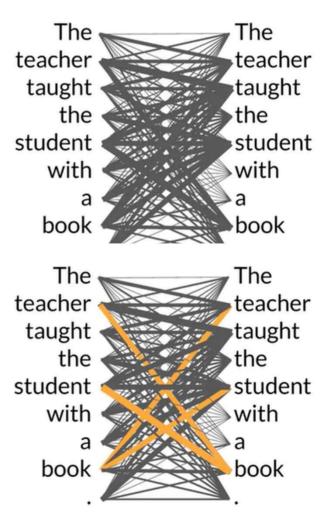
## Self-Attention (Intra-Attention)

- Attention 을 자기 자신에 대해 수행
  → 문장 내 단어들 간의 유사도를 구함
- Self-attention 계산
   3 개의 vector 필요 (훈련 과정에서 스스로 학습)
  - Query Vector
  - Key Vector
  - Value Vector



# Self-Attention (Intra-Attention)





## What is Word Embedding?

- 숫자화된 단어의 나열로 부터 sentiment 추출
- 연관성 있는 단어들을 군집화하여 multi-dimension 공간에 vector 로 표시
   → 단어나 문장을 vector space 로 끼워 넣음 (embedding)
- 예를 들어, 호감(positive), 비호감(negative) 두가지 label 에 따라 관련 단 어들을 두개의 category 로 군집화
  - ex) boring, bad, unfunny → negative funny, good, interesting → positive

# Word Embedding (Feature 화 표시)

dimension	Man (5391)	Woman (9853)	King (4914)	Queen (7157)	Apple (456)	Orange (6257)	
성별	-1	1	-0.95	0.97	0.00	0.01	
귀족	0.01	0.02	0.93	0.95	-0.01	0.00	
나이	0.03	0.02	0.7	0.69	0.03	-0.02	
음식	0.04	0.01	0.02 0.01		0.95	0.97	
			<b>King (491</b>	14) 의 4 di	mension v	ector 표시	

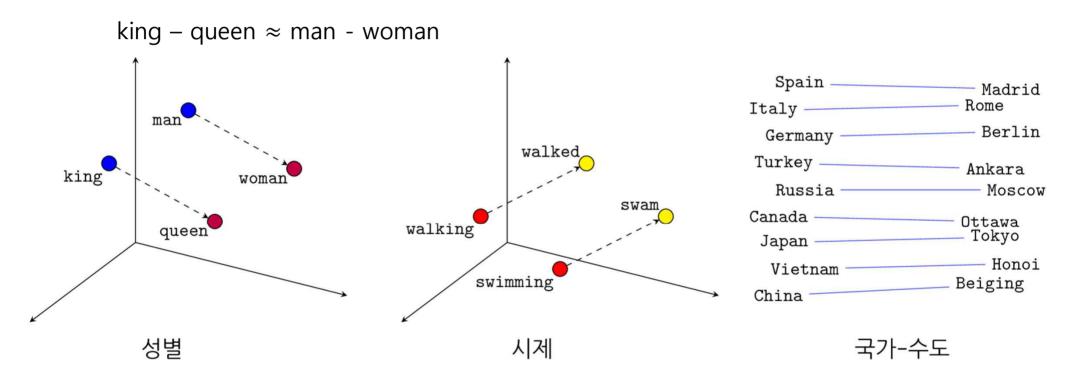
Man (5931) 의 4 dimension vector 표시

## Embedding matrix (example) 학습된 300 차원 featrues

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	***	290	291	292	
fox	-0.348680	-0.077720	0.177750	-0.094953	-0.452890	0.237790	0.209440	0.037886	0.035064	0.899010	****	-0.283050	0.270240	-0.654800	0.105
ham	-0.773320	-0.282540	0.580760	0.841480	0.258540	0.585210	-0.021890	-0.463680	0.139070	0.658720	***	0.464470	0.481400	-0.829200	0.354
brown	-0.374120	-0.076264	0.109260	0.186620	0.029943	0.182700	-0.631980	0.133060	-0.128980	0.603430	***	-0.015404	0.392890	-0.034826	-0.720
beautiful	0.171200	0.534390	-0.348540	-0.097234	0.101800	-0.170860	0.295650	-0.041816	-0.516550	2.117200		-0.285540	0.104670	0.126310	0.120
jumps	-0.334840	0.215990	-0.350440	-0,260020	0.411070	0.154010	-0.386110	0.206380	0.386700	1.460500	(10)	-0.107030	-0.279480	-0.186200	-0.54:
eggs	-0.417810	-0.035192	-0.126150	-0.215930	-0.669740	0.513250	-0.797090	-0.068611	0.634660	1.256300	***	-0.232860	-0.139740	-0.681080	-0.37(
beans	-0.423290	-0.264500	0.200870	0.082187	0.066944	1.027600	-0.989140	-0.259950	0.145960	0.766450	7000	0.048760	0.351680	-0.786260	-0.368
sky	0.312550	-0.303080	0.019587	-0.354940	0.100180	-0.141530	-0.514270	0.886110	-0,530540	1.556600	***	-0.667050	0.279110	0.500970	-0.277
bacon	-0.430730	-0.016025	0.484620	0.101390	-0.299200	0.761820	-0.353130	-0.325290	0.156730	0.873210	(22)	0.304240	0.413440	-0.540730	-0.03!
breakfast	0.073378	0.227670	0.208420	-0.456790	-0.078219	0.601960	-0.024494	-0.467980	0.054627	2.283700		0.647710	0.373820	0.019931	-0.031
toast	0.130740	-0.193730	0.253270	0.090102	-0.272580	-0.030571	0.096945	-0.115060	0.484000	0.848380	-	0.142080	0.481910	0.045167	0.057
today	-0.156570	0.594890	-0.031445	-0.077586	0.278630	-0.509210	-0.066350	-0.081890	-0.047986	2.803600	***	-0.326580	-0.413380	0.367910	-0.262
blue	0.129450	0.036518	0.032298	-0.060034	0.399840	-0.103020	-0.507880	0.076630	-0.422920	0.815730		-0.501280	0.169010	0.548250	-0.319
green	-0.072368	0.233200	0.137260	-0.156630	0.248440	0.349870	-0.241700	-0.091426	-0.530150	1.341300	***	-0.405170	0.243570	0.437300	-0.461
kings	0.259230	-0.854690	0.360010	-0.642000	0.568530	-0.321420	0.173250	0.133030	-0.089720	1.528600		-0.470090	0.063743	-0.545210	-0.19;
dog	-0.057120	0.052685	0.003026	-0.048517	0.007043	0.041856	-0.024704	-0.039783	0.009614	0.308416	***	0.003257	-0.036864	-0.043878	0.000
sausages	-0.174290	-0.064869	-0.046976	0.287420	-0.128150	0.647630	0.056315	-0.240440	-0.025094	0.502220	***	0.302240	0.195470	-0.653980	-0.291
lazy	-0.353320	-0.299710	-0.176230	-0.321940	-0.385640	0.586110	0.411160	-0.418680	0.073093	1.486500	***	0.402310	-0.038554	-0.288670	-0.24
love	0.139490	0.534530	-0.252470	+0.125650	0.048748	0.152440	0.199060	-0.065970	0.128830	2.055900	***	-0.124380	0.178440	-0.099469	0.008
quick	-0.445630	0.191510	-0.249210	0.465900	0.161950	0.212780	-0.046480	0.021170	0.417660	1.686900		-0.329460	0.421860	-0.039543	0.150

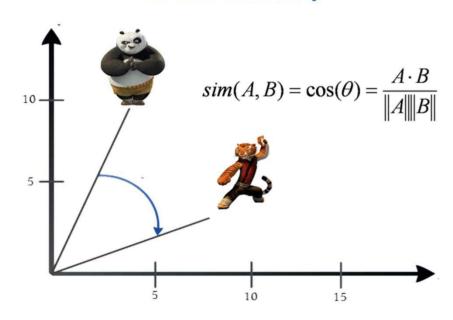
20 rows x 300 columns

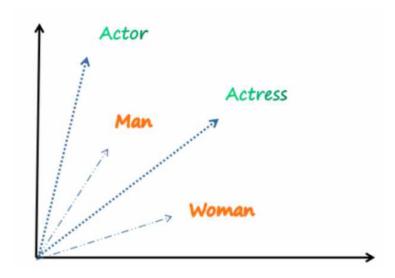
# Word Embedding 의 결과



# 유사도 측정 (Cosine Similarity)

#### **Cosine Similarity**





→ A, B 유사하면 ≈ 1 관련 없으면 ≈ 0

# 실습: Huggigface Embedding 모델

• Embedding 모델을 이용하여 embedding 변환

```
sentences = [
    '나는 인공지능 공부를 좋아한다.',
    '인공지능은 매우 흥미롭다.',
    '오늘 날씨가 흐리고 비가 온다.'

1
```

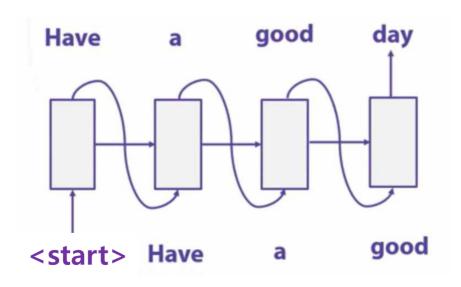
• 문장간의 cosine 유사도 계산

#### 문장 간 코사인 유사도:

나는 인공지능 공부를 좋아한다. vs 인공지능은 매우 흥미롭다.: 0.5847 나는 인공지능 공부를 좋아한다. vs 오늘 날씨가 흐리고 비가 온다.: 0.1017 인공지능은 매우 흥미롭다. vs 오늘 날씨가 흐리고 비가 온다.: 0.1661

## How to generate language?

• 이전 time step 의 output 을 next time step 의 input 으로 feed 하고, 각 step 에서 가장 높은 확률의 다음 단어를 선택 (greedy selection)하거나 혹은 확률 분포에 따라 sampling



## 실습: autoregressive\_language\_generation

- Autoregressive 문장 생성
- Huggingface의 transformers library 사용
- Pre-trained 모델 이용

```
1 #문장시작부분
2 input_text = "Once upon a time"
3 input_ids = tokenizer.encode(input_text, return_tensors="pt")
4 input_ids
```

tensor([[7454, 2402, 257, 640]])

```
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508, 5615]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508, 5615, 287]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508, 5615, 287,
     25711)
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508, 5615, 287,
     257, 740411)
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508, 5615, 287,
     257, 7404, 1444]])
tensor([[7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508, 5615, 287,
     257, 7404, 1444, 50911)
tensor([[ 7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508,
     5615, 287, 257, 7404, 1444, 509, 17716]])
tensor([[ 7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508,
     5615, 287, 257, 7404, 1444, 509, 17716, 322]])
tensor([[ 7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508,
     5615, 287, 257, 7404, 1444, 509, 17716, 322,
tensor([[ 7454, 2402, 257, 640, 11, 612, 373, 257, 582, 508,
     5615, 287, 257, 7404, 1444, 509, 17716, 322, 13, 679]])
Once upon a time, there was a man who lived in a village called Krakow. He
```

# ChatGPT

### What is ChatGPT?

- ChatGPT라고 불리는 GPT-3.5는 GPT-3의 작지만 대화에 특화된 버전.
   이 모델은 채팅의 맥락, 구조 및 어조를 더 깊이 이해하면서 자연스럽게 대화를 이어가는 유일한 목적으로 훈련. 따라서 채팅과 관련하여 범용 GPT-3에 비해 훨씬 더 정확하고 빠른 모델을 만든다.
- GPT-4는 ChatGPT의 진화된 Multi-Modal 버전.
   텍스트나 이미지 입력을 받아 텍스트를 출력하는 대규모 다중 모드 모델로, 이전 모델들보다 더 넓은 일반 지식과 진보된 추론 능력을 통해 더 정확하게 어려운 문제를 해결할 수 있다.

# ChatGPT Fine Tuning 과정

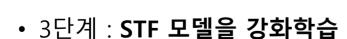


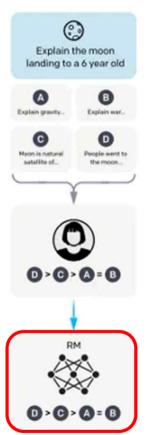
### RLHF(Reinforcement Learning from Human Feedback)

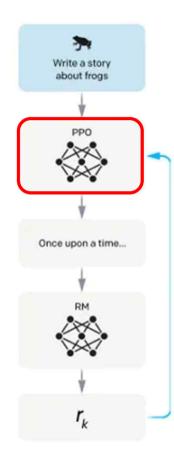
- 1단계 : Supervised Fine Tuning(SFT) model 작성
  - GPT-3를 초기 model로 사용
  - 인간이 의도하는 정책을 학습 시키기 위해 인간 labeler가 모델이 생성한 output 에 점수 부여
  - 이렇게 얻어진 데이터를 이용하여 지도학습 방법으로 Fine Tuning



- 1단계에서 Fine Tuning된 SFT 모델의 여러 답변 후보에 인간 labeler가 ranking을 매긴 데이터셋 수집
- 이 데이터셋을 이용하여 새로운 reward model 학습







### VATT(Vision, Audio, Text Transformer) 모델

Transformer Encoder Multimodal **VATT** Multimodal Projection Head **Projection Head** video audio LX + feature feature MLP Transformer Encoder Modality-Specific OR Modality-Agnostic NCE Norm loss + Extra Learnable [AGG] Embedding Multi-Head Modality-Specific Patch + Position Embedding Attention Linear Projection Linear Projection Linear Projection MIL-NCE (3D RGB voxels) (1-hot word vectors) (1D waveform) Norm loss "Sled dogs running on the snow pulling the sled." Embedding text Input Audio Waveform Input Text feature Input Video

Input Video: 3D RGB Voxel로 변환된 비디오 프레임. 각 비디오 프레임은 3차원 형태로 입력됩니다. Input Audio Waveform: 1D 파형으로 변환된 오디오 데이터. 오디오 입력은 파형 형태로 처리됩니다. Input Text: 1-hot word vectors로 변환된 텍스트 데이터. 텍스트 입력은 단어 벡터 형태로 처리됩니다. 

→ 각 모달리티의 입력 데이터는 선형 투영(Linear Projection)을 통해 임베딩 벡터로 변환

Transformer Encoder를 통해 얻어진 특징 벡터들은 공통 공간으로 투영하여 대조학습을 시킵니다.

LLM (Large Language Model) 활용 방법

## LLM 개요

- LLM(Large Language Model)은 대규모 데이터셋을 학습하여 자연어를 이해하고 생성할 수 있는 딥러닝 모델
- 일반적으로 Transformer 기반의 신경망 구조를 사용하며, 사전 훈련(pre-training)과 미세 조정(fine-tuning)을 통해 다양한 자연어 처리(NLP) 작업을 수행

### · LLM의 특징

- 방대한 텍스트 데이터를 학습하여 다양한 언어적 패턴을 익힘
- 질문 응답, 번역, 문서 요약, 코드 생성 등 다양한 작업 자연어 작업 수행 가능
- Few-shot & Zero-shot Learning 제한된 예제만으로도 새로운 작업을 수
- 멀티모달 텍스트뿐만 아니라 이미지, 음성, 동영상과 같은 다양한 입력을 처리

# 최신 LLM 모델 비교

모델명	발표	주요 특징	특징
GPT-5	2025 OpenAl	- 다중 모달 지원 (텍스트, 이미지, 음성) - 깊은 추론	AI 챗봇(ChatGPT)
Claude Opus4 /Sonnet 4	2024 Anthropic	- 안전성을 강화한 AI 모델 - 강력한 추론 및 논리적 사고 능력	AI 윤리 및 법률 도구 교육 및 연구 보조 데이터 분석
Gemini 2.5	2025 Google	- 멀티모달 처리 지원 - 1백만 토큰 이상의 컨텍스트 윈도우 지원	복잡한 대화형 AI 시스템 다국어 번역 및 문서 생성
Llama 4	2024 Meta	- 오픈소스 LLM	대규모 문맥 처리를 가능하게 하는 연구 중심 모델
Grok 4	2025 xAl	- X 플랫폼 통합	팬덤/비평 반응이 공존하는 독특한 포지션
DeepSeek	2025 DeepSeek	- 오픈 소스 LLM (MIT 라이선스) - 혼합전문가(Mixture of Expers) 구조와 강화학습으로 모델 개선	개선저비용 고효율 추구

## LLM API (Application Programming Interface)

- API란 응용 프로그램 간의 상호 작용을 위한 인터페이스
- 복잡한 모델을 직접 구축하지 않고도 LLM의 기능 활용 가능
- 최신 모델의 기능을 손쉽게 통합 가능
- 주요 LLM API 제공 업체 OpenAI, Anthropic, Google DeepMind 등
- API 활용 시 고려사항
  - 요금 구조
  - 요청 제한
  - 보안 및 개인정보 보호

## LangChain

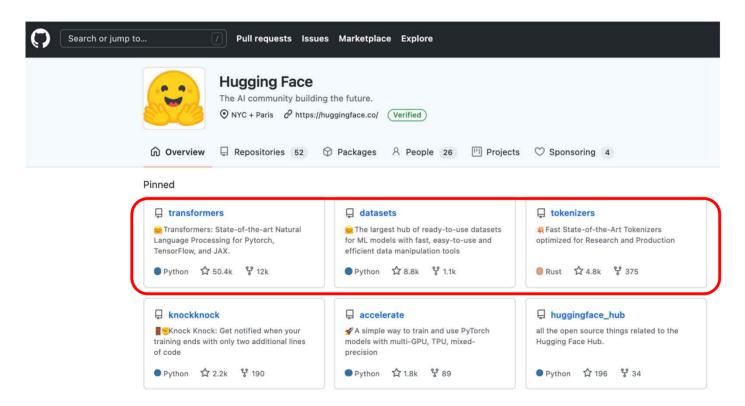
- LLM을 활용한 애플리케이션 개발을 지원하는 프레임워크
- 자연어 처리, 데이터 연결, 메모리 관리, API 통합 등 다양한 기능 제공
- LangChain의 장점
  - 복잡한 LLM 기반 애플리케이션을 모듈화하여 개발
  - 다양한 외부 데이터 소스 및 API와의 통합 인터페이스 지원
  - 오픈소스로 활발한 커뮤니티와 지속적인 업데이트

### • 다점

- 복잡성 및 과도한 추상화로 개발 효율성을 저하
- 추가적인 연산 부담으로 성능 저하.
- 학습 곡선이 높아 초보자나 작은 프로젝트를 진행하는 개발자들에게 부담
- 잦은 버전 변경으로 업그레이드 부담

## Hugging Face (https://github.com/huggingface)

• NLP 와 관련된 다양한 패키지를 제공



## **Hugging Face**

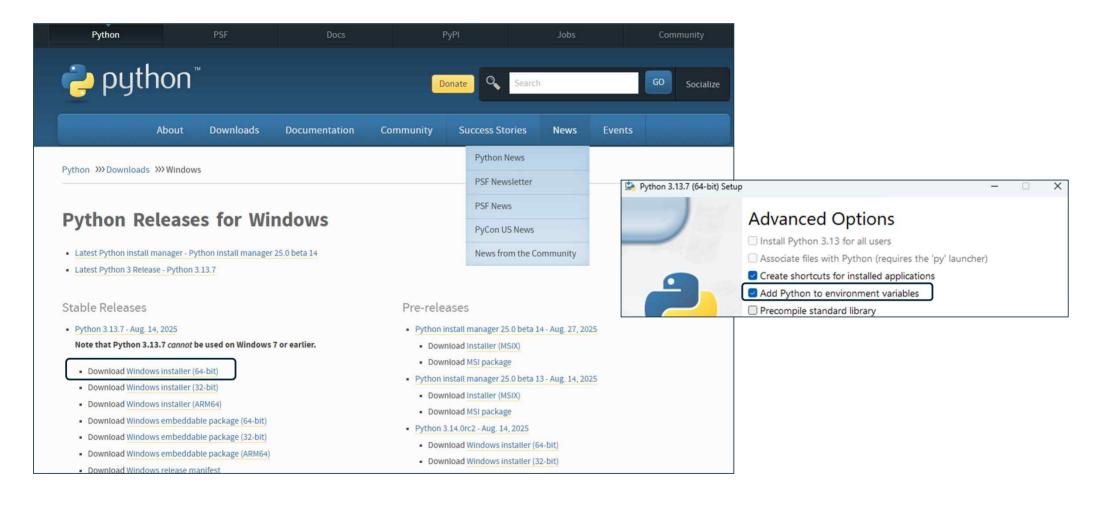
- Transformers
  - Transformer 기반 (masked) language model 알고리즘 제공
  - 기 학습된 (pretrained) 모델 배포
- Tokenizers
  - transformers package 에서 사용할 수 있는 subword 토크나이저 학습
  - transformers 와 분리되어 다른 목적에도 이용할 수 있다.
- dataset → tokenizer → models 의 언어 모델 학습에 필요한 전 과정을 지원

# 실습: Text 생성 및 Prompt 예제

- OpenAl Response API 사용 또는,
- Hugging Face 에서 <u>"naver-hyperclovax/HyperCLOVAX-SEED-Text-Instruct-1.5B"</u> 모 델을 download 하여 사용

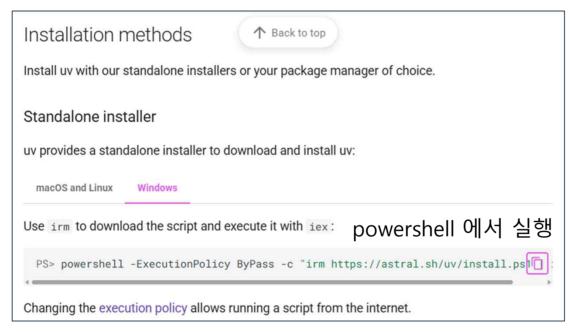
# Cursor Al

# Python 설치



## uv 설치

https://docs.astral.sh/uv/getting-started/installation/





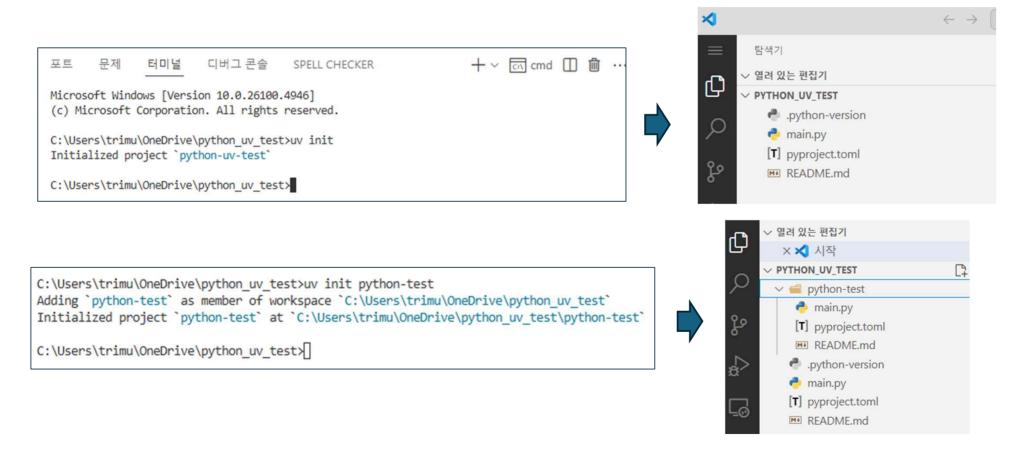
```
명령 프롱프트
 crosoft Windows [Version 10.0.26100.4946]

    Microsoft Corporation. All rights reserved.

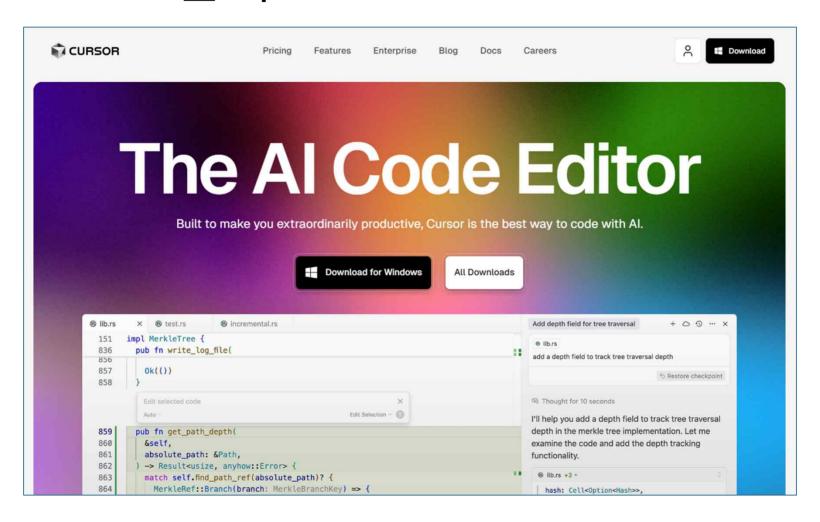
 :\Users\trimu>uv
An extremely fast Python package manager.
sage: uv [OPTIONS] <COMMAND>
          Manage authentication
 auth
          Run a command or script
          Create a new project
          Add dependencies to the project
         Remove dependencies from the project
 remove
         Read or update the project's version
 version
          Update the project's environment
          Update the project's lockfile
 lock
          Export the project's lockfile to an alternate format
          Display the project's dependency tree
          Format Python code in the project
          Run and install commands provided by Python packages
```

## uv 프로젝트 만들기

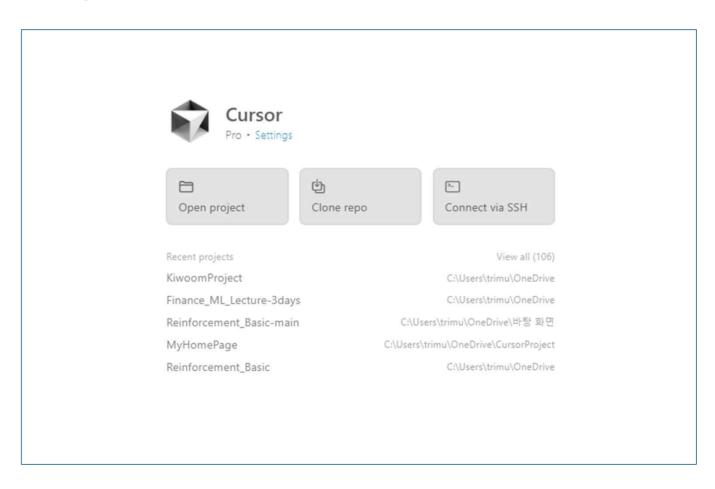
• New folder 생성 → "uv init" or "uv init folder-name"

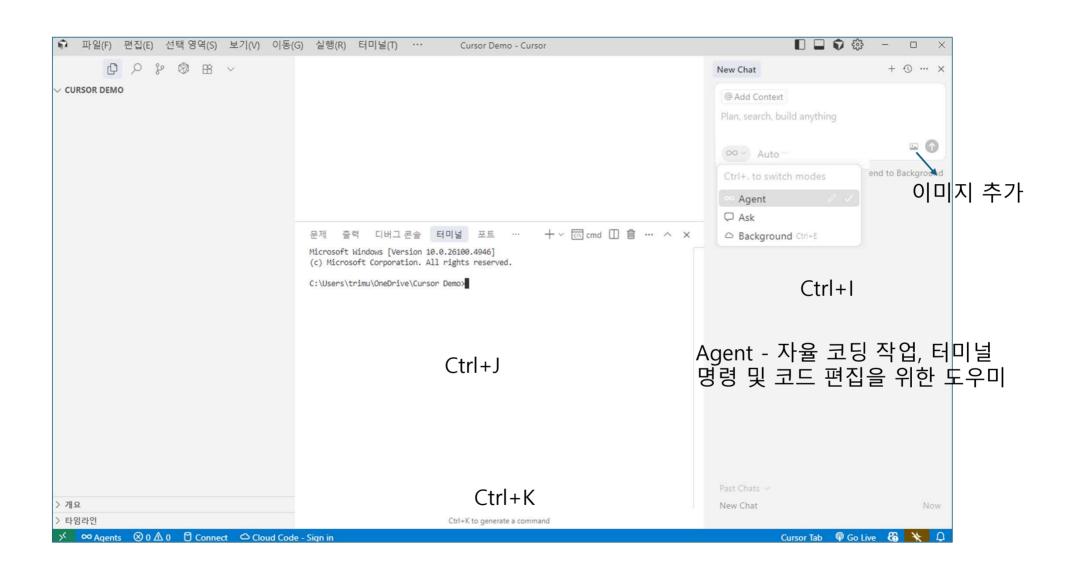


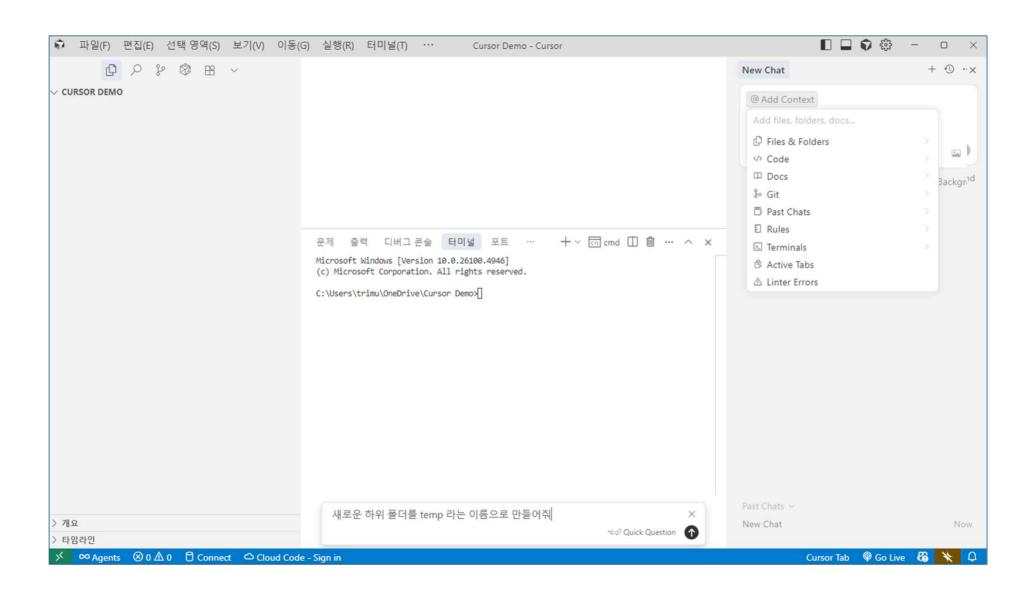
## Cursor AI 설치



# New Project Open







#### ◆ Add Context 의 역할

- AI가 코드를 이해하거나 답변할 때, 추가 자료를 함께 고려하도록 연결해주는 기능
- 기본적으로 AI는 현재 열려 있는 코드 파일만 이해하지만, 이 기능을 쓰면 **다른 코드·문서·환경**을 대화에 포함시킬 수 있음

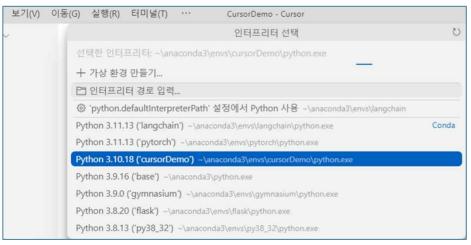
#### ◆ 선택 가능한 항목

- Files & Folders: 특정 프로젝트 폴더/파일을 통째로 AI에게 전달 → "이 코드 베이스를 참고해서 답변해줘"
- Code: 개별 코드 스니펫 지정 → 함수나 클래스 단위로 맥락 제공
- Docs: 프로젝트 내 문서(README, API 문서 등)를 연결해 참고
- Git: Git 로그/브랜치/커밋 메시지 같은 버전 이력 참고
- Past Chats: 이전 대화 기록을 불러와 이어서 활용
- Rules: 코딩 규칙, 스타일 가이드 같은 개발 원칙 제공
- Terminals: 터미널 출력(에러 로그 등)을 AI에게 전달
- Active Tabs: 현재 열려 있는 파일 탭 전체를 Context로 제공
- Linter Errors: 린터(Linter)가 잡아낸 에러/경고를 참고

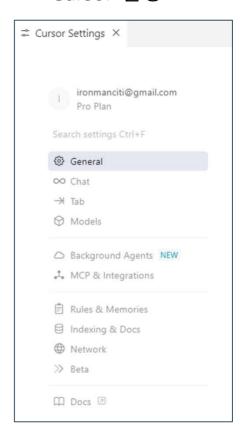
### 이전 Chat History 가져오기



#### 파이썬 경로 지정



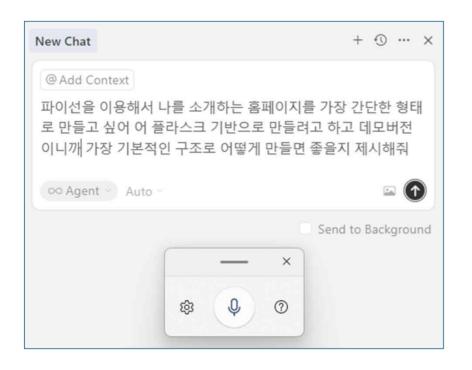
#### Cursor 설정



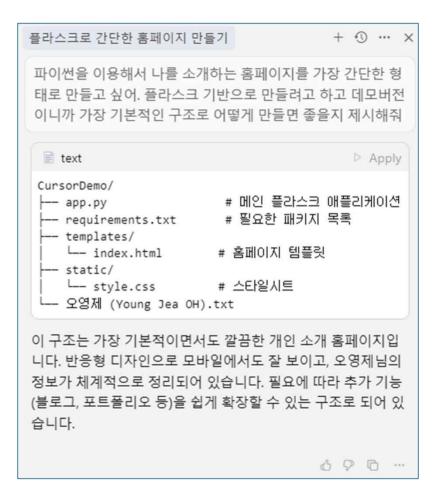
## 실습: 개인 소개 웹사이트 만들기

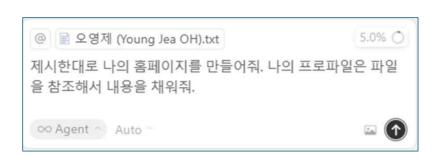
- 1. 새로운 프로젝트 폴더 생성 MyHomePage
- 2. Flask 기반으로 작성
- 3. 기본 틀 제작 기준 HTML + Tailwind CSS
- 4. 개인 정보 추가
- 5. 간단한 game 추가
- 6. 디자인 조정 → 랜딩페이지 추가

### 음성 입력 - Window+H









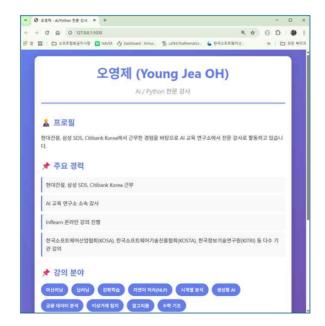








오류화면 copy/paste



라우저에서 연결이 거부되는 오류가 발생했네요. 이는 서버가 백그라운드에서 실행되고 있어서 발생한 문제일 수 있습니다. 서버를 다시 실행해보겠습니다:

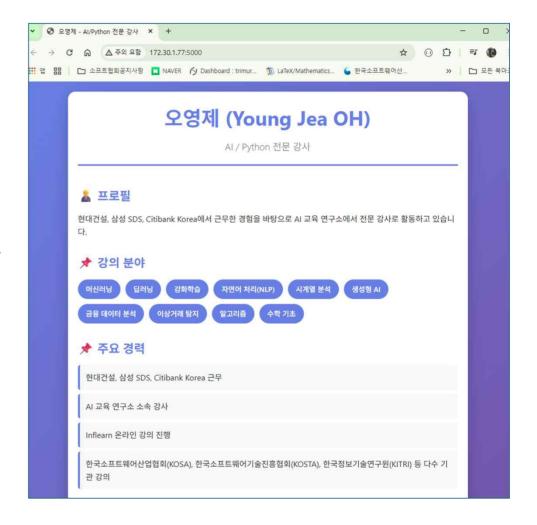
python app.py

Press CTRL+C to quit
 \* Restarting with stat
 \* Debugger is active!
 \* Debugger PIN: 117-229-026
127.0.0.1 - - [05/Sep/2025 12:34:58] "GET / HTTP/1.1" 200 - 127.0.0.1 - - [05/Sep/2025 12:34:59] "GET /static/style.css 127.0.0.1 - - [05/Sep/2025 12:34:59] "GET /favicon.ico HTTF

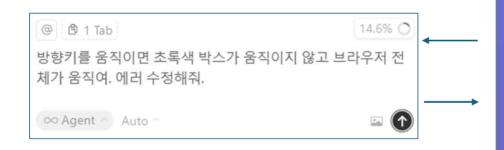


#### 이전 version 복구







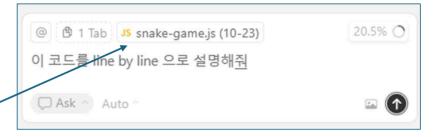




```
// 스네이크 초기 설정
this.snake = [
{x: 10, y: 10}
];
this.dx = 0;
this.dy = 0;

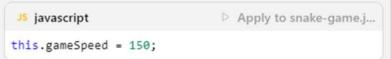
// 음식 위치
this.food = this.generateFood();

// 게임 상태
this.gameRunning = false;
this.score = 0;
this.gameSpeed = 150;
```





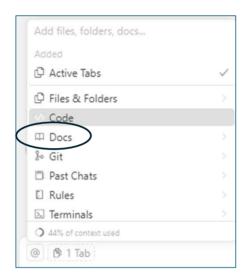
#### 라인 23: 게임 속도 설정

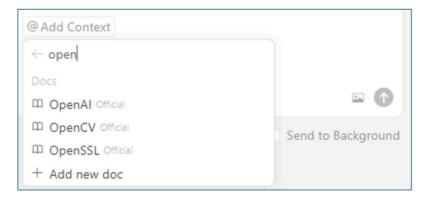


- this.gameSpeed:게임의 업데이트 속도를 밀리초 단위로 설정
- 150: 150밀리초(0.15초)마다 게임이 한 번씩 업데이트됨
- 값이 작을수록 게임이 빨라집니다
- 점수가 올라갈수록 이 값을 줄여서 게임을 더 빠르게 만들수 있습니다

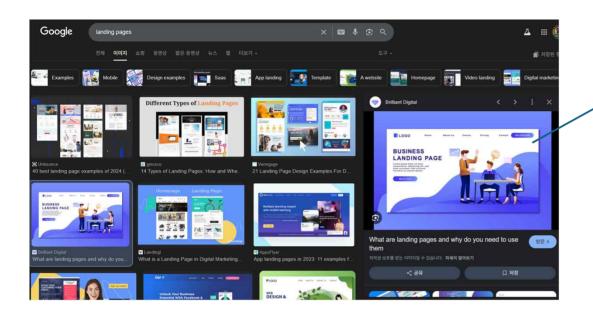
#### 전체적인 의미

이 코드 블록은 스네이크 게임의 초기 상태를 설정하는 부분으로, 게임이 시작되기 전의 모든 기본값들을 정의합니다. 스네이 크는 중앙 위치에 머리 하나만 있는 상태로 시작하고, 아직 움직이지 않으며, 점수는 0점, 게임은 정지 상태로 설정됩니다.

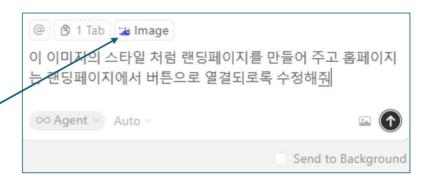


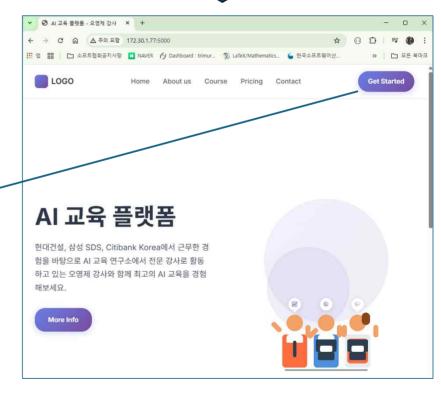












# Web Hosting 서비스 연결

• dothome.co.kr 가입





#### 도메인 무료홈페이지 웹호스팅 웹메일 서버호스팅 SSL 보안인증서

무료호스팅 NEW

이미지호스팅

쇼핑몰 이미지호스팅

웹호스팅 NEW

단독 웹호스팅

워드프레스 웹호스팅



도메인 무료홈페이지 웹호스팅 웹메일 서버호스팅 SSL 보안인증서 로그아웃 | 정보수정 | 고객센터

#### 무료호스팅

국내에서 가장 많은 트래픽과 용량을 제공하는 무료호스팅 서비스를 이용해보세요

신청하기 도메인플러스 특징 추천 서비스 사양 자주 묻는 질문

#### 무료호스팅

기본사양

무료

디스크 500M

트래픽(월) 15G

기본 도메인 제공 ②

DB 무제한

신청하기



웹호스팅 설정 정보 입력		
FTP OPOIC	trimurt	
FTP 비밀번호 ❷	******	
기본제공 도메인	trimurti.dothome.co.kr	
PHP 버전	8.4 🕶	
DB명	trimurti	
DBOFOICI	trimurti	
DB 비밀번호 <b>②</b>	*******	
CMS 자동설치	설치 안함 🔻	



이메일 인증



도메인 무료홈페이지 웹호스팅 웹메일 서버호스팅 SSL 보안인증서

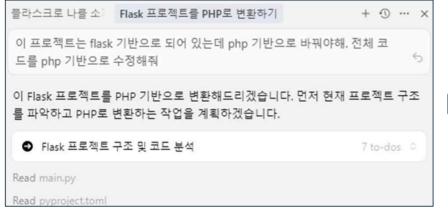
로그아웃 | 정보수정 | 고객센터 | 마이닷홈

### 도메인 신규 등록 할인

할인쿠폰으로 가격부담없이 신규 도메인을 신청해보세요! (net/org/biz/info/pe.kr 제외)



# Flask → php 기반으로 변경

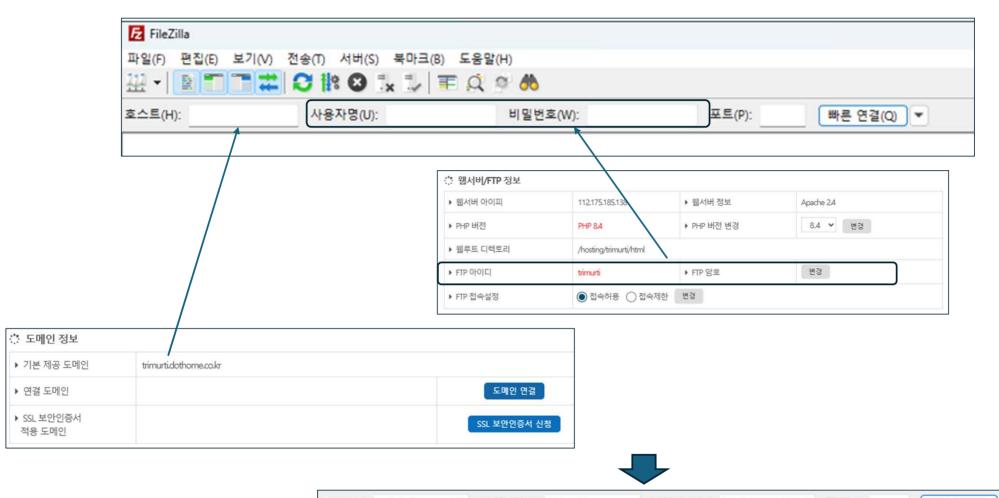




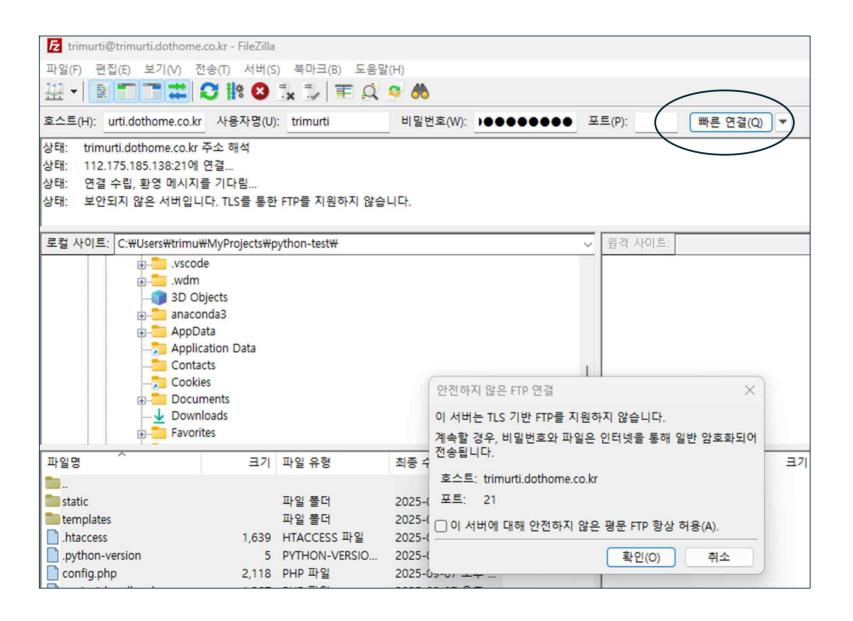
```
파일(F) 편집(E) 선택 영역(S) 보기(V) 이동(G) 실행(R) 터미널(T) 도움말(H)
                                                                           index.php - python-test - Cursor
     中的原始的
                                   config.php
                                                   thaccess .htaccess
                                                                index.php ×
 PYTHON-TEST
                                    mindex.php
 > iii static
                                         // PHP 기반 웹사이트 메인 라우팅 파일
 > m templates
                                         // Flask의 라우팅을 PHP로 변환
  .htaccess
                                         // 설정 파일 포한
   a.python-version
                                         require_once 'config.php';
   ☑ 오영제 (Young Jea OH).txt
                                     8 // 현재 요청된 페이지를 확인
   config.php
                                         $page = $_GET['page'] ?? 'landing';
   contact_handler.php
   mindex.php
                                    11 // 라우팅 처리
                                    12 switch ($page) {
   README.md
                                    13
                                             case 'portfolio':
   simple_test.php
                                                $title = '포트폴리오 - 오영제';
                                    15
                                                $content = 'portfolio';
                                    16
                                                break;
                                    17
                                             case 'about':
                                                Stitle = '소개 - 나의 홈페이지';
                                    18
                                    19
                                                $content = 'about';
                                     20
                                             case 'contact':
                                                Stitle = '연락처 - 나의 홈페이지':
```

## FileZilla download (http://filezilla-project.org/)

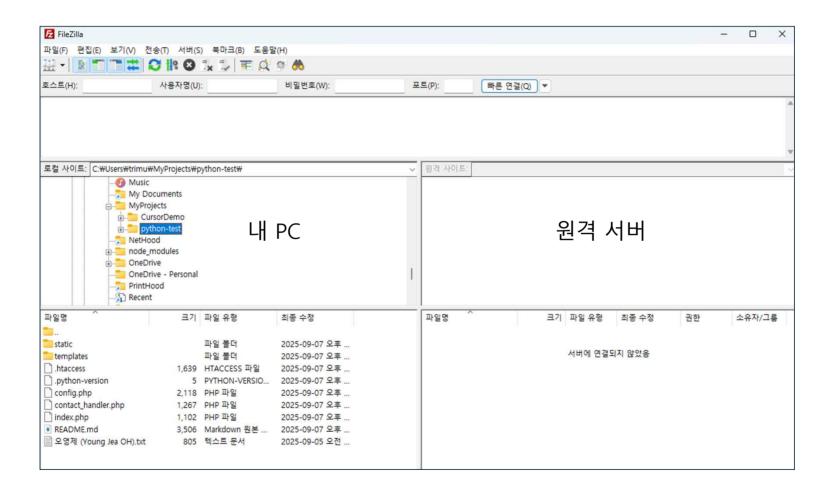


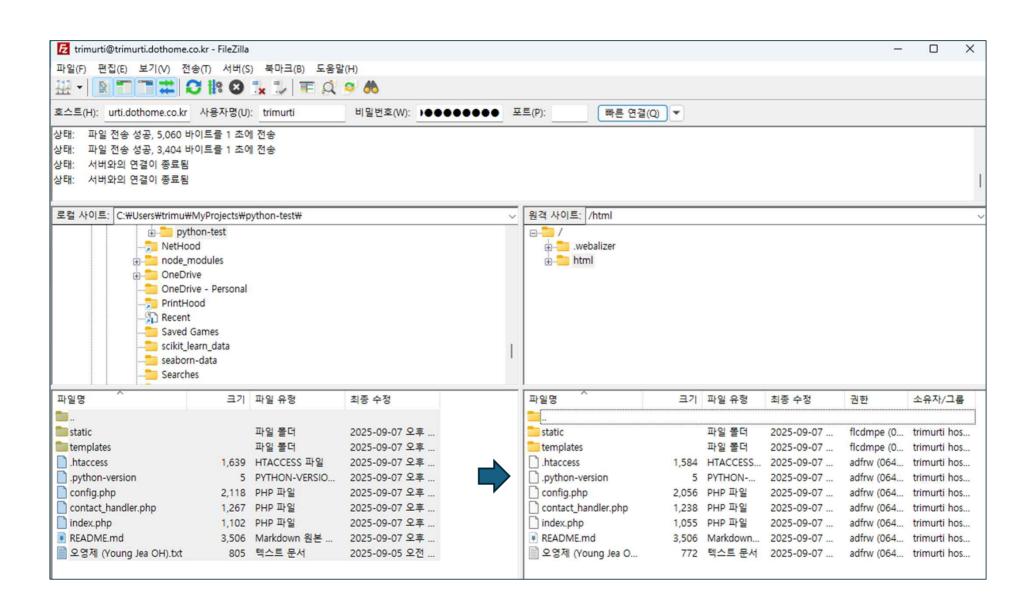


호스트(H): urti.dothome.co.kr 사용자명(U): trimurti 비밀번호(W): ▶●●●●●●● 포트(P): 빠른 연결(Q) ▼
상태: 보안되지 않은 서버입니다. TLS를 통한 FTP를 지원하지 않습니다.
상태: 로그인
상태: 디렉터리 목록 조회...
상태: "/" 디렉터리 목록 조회 성공



## FTP 로 server 전송





감사합니다.