PyTorch

서울대학교 산업공학과 계산금융 및 통계학습 연구실

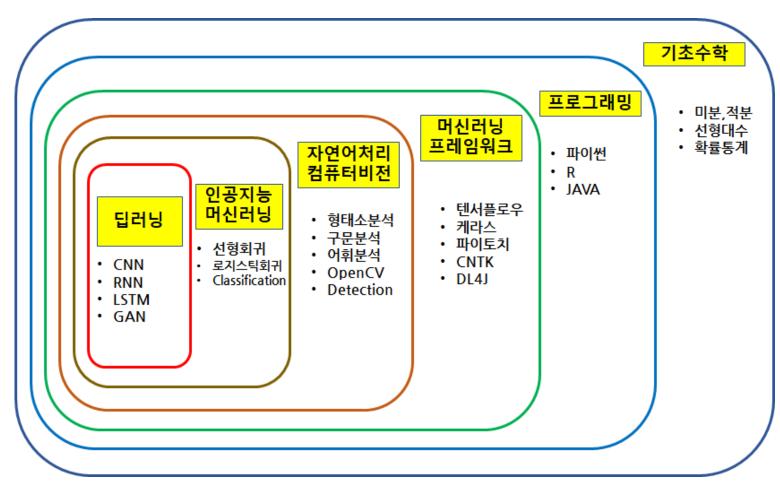
This document is confidential and is intended solely for the use

PREREQUISITE FOR DEEP LEARNING





Programming and mathematics



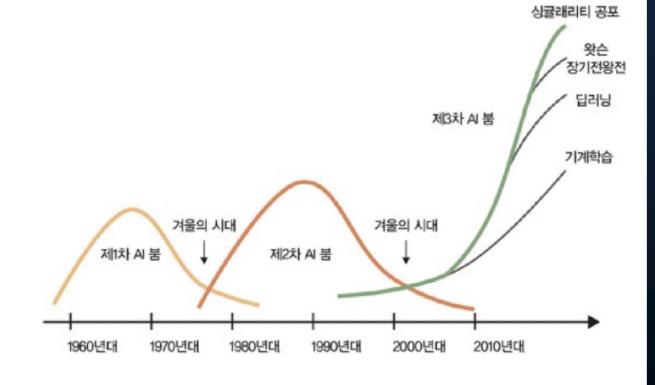
https://sdc-james.gitbook.io/onebook/2.-1/2.6.-ai-3





Deep learning의 역사

- Artificial Intelligence는 새로운 개념이 아니다!
 - 놀랍게도 1960년대부터 사용되던 개념임.
 - 제 1차 AI boom: Perceptron
 - → 학습시킬 방법의 부재: First Al winter
 - 제 2차 AI boom: Backpropagation
 - → SVM의 등장과 학습의 한계: Second Al winter
 - 제 3차 AI boom: Deep neural networks



출처: 인공지능과 딥러닝, 마쓰오 유타카 지음

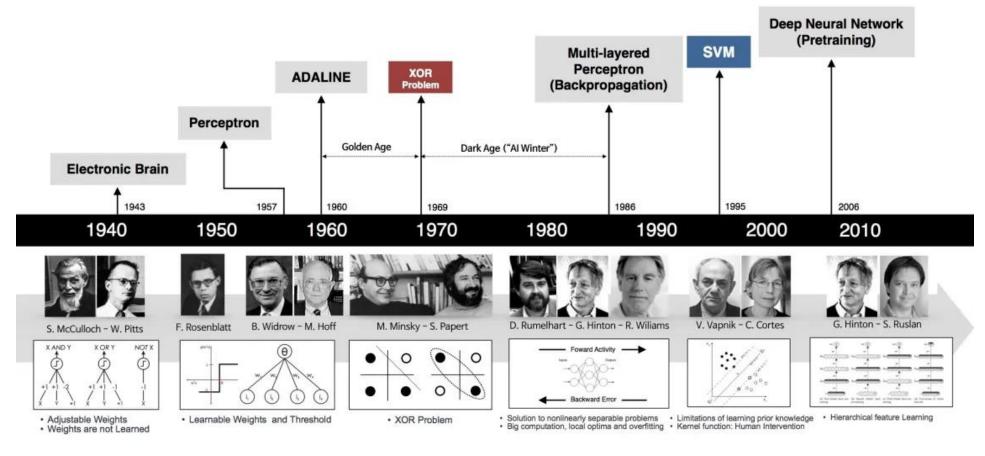




Deep learning의 역사

- 2018년 Turing Award:
 - 요슈아 벤지오 / 제프리 힌턴 / 얀 레쿤 (심층 학습)

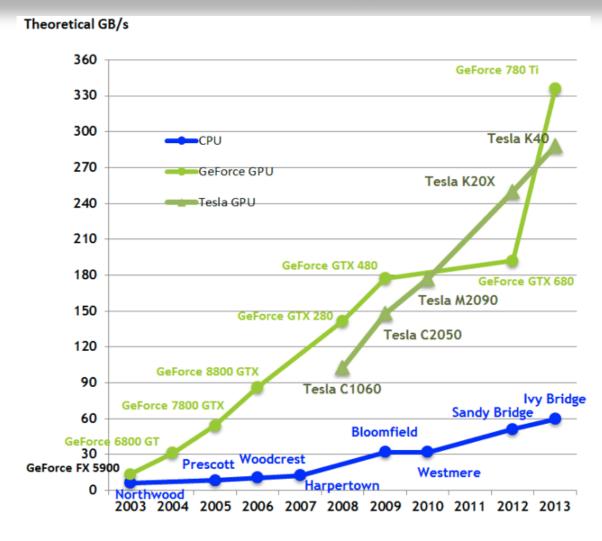
https://sefiks.com/2017/10/14/evolution-of-neural-networks/







- 1. 하드웨어 성능 개선과 GPU의 등장
 - 계산 속도가 급속도로 빨라짐.
 - GPU의 등장으로 병렬 처리가 가능해짐.
 (NVIDIA-CUDA)



https://medium.com/@shachishah.ce/do-we-really-need-gpu-for-deep-learning-47042c02efe2





CPU vs GPU

CPU

- 컴퓨터의 두뇌를 담당함.
- 입출력장치, 기억장치, 연산장치를 비롯한 컴퓨터 리소스를 활용하는 중앙처리장치
- 코어의 수는 많지 않으나 (4~16개) 각 코어의 연산능력이 뛰어남.

GPU

- 픽셀로 이루어진 비디오 영상을 처리하는 용도로 탄생.
- CPU에 비해 반복적이고 비슷한 대량의 정보를 병렬처리할 때 사용.
- 코어의 연산 능력은 떨어지나 코어의 수가 많음 (2080TI 4352개).

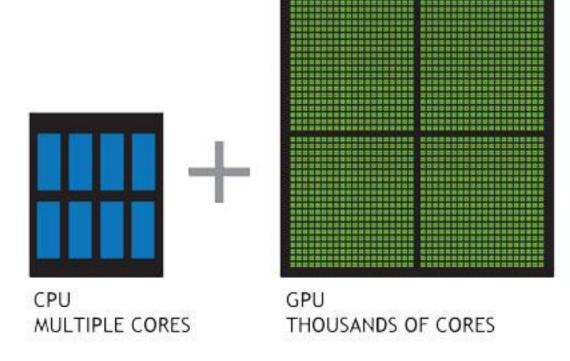




CPU vs GPU

- CPU
 - 코어의 수는 적지만 각 코어의 컴퓨팅 파워가 강력 → Sequential task
- GPU
 - 각 코어의 컴퓨팅 파워는 약하지만 코어의 수가 매우 많음
 - → Parallel task

■ 딥러닝에서는 GPU를 사용한다!



https://kr.nvidia.com/object/what-is-gpu-computing-kr.html

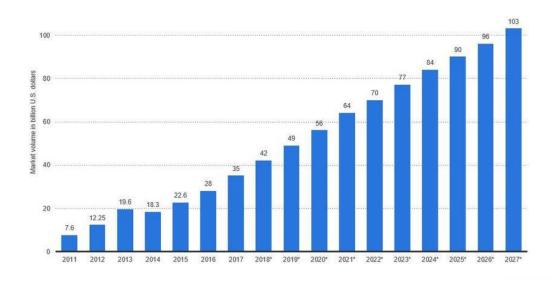




- 2. 빅데이터의 등장
 - 데이터 양의 증가로 인해 모델 학습이 쉬워짐.
 - 다양한 데이터의 수집으로
 다양한 모델을 만들 수 있게 됨.

Forecast Revenue Big Data Market Worldwide 2011-2027

Big Data Market Size Revenue Forecast Worldwide From 2011 To 2027 (in billion U.S. dollars)

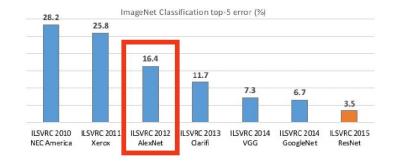




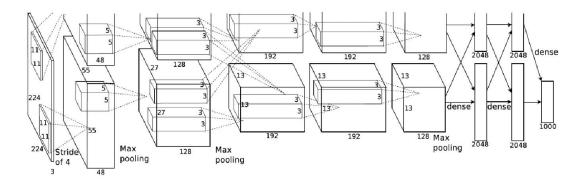




- 3. 다양한 학습 알고리즘의 등장
 - 2012년 AlexNet을 기준으로 이미지 분류 대회에서 딥러닝 모델이 1위를 거둠.



AlexNet의 구조







- 3. 다양한 학습 알고리즘의 등장
 - Batchnorm, dropout 등 학습에 도움이 되는 다양한 알고리즘 개발.

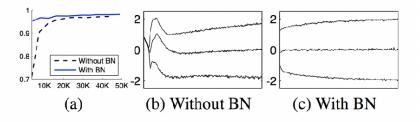
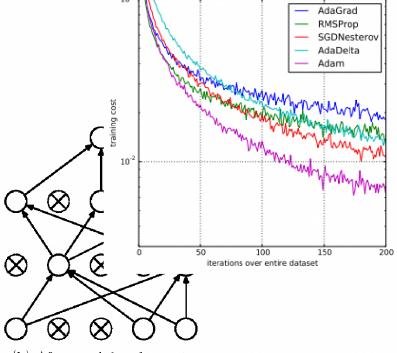


Figure 1: (a) The test accuracy of the MNIST network trained with and without Batch Normalization, vs. the

number of training standard Neural Net



MNIST Multilayer Neural Network + dropout

(b) After applying dropout.





- 3. 다양한 학습 알고리즘의 등장
 - Transformer와 같은 최신 모델의 등장.















- 4. 사람들의 인식 변화
 - AlphaGo와 GAN을 활용한 이미지 생성.







딥러닝 발전 현황

- DALL·E 2 OpenAI (April 6, 2022)
 - https://openai.com/dall-e-2/
 - https://www.youtube.com/watch?v=qTgPSKKjfVg





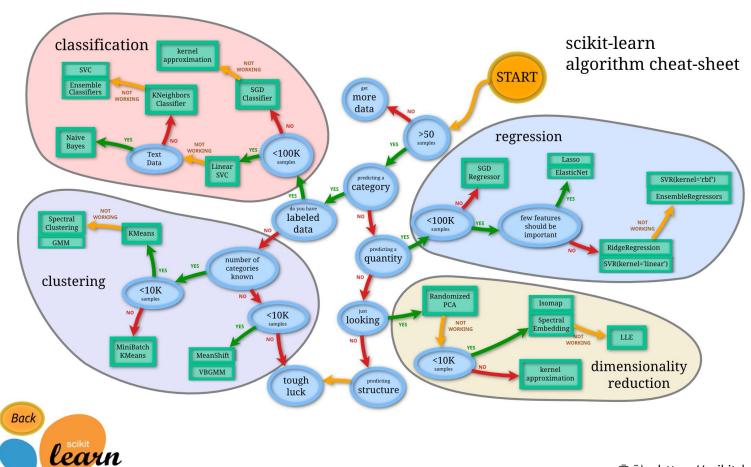


SKLEARN





Machine learning Framework



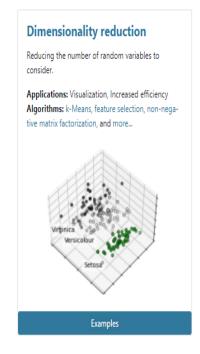


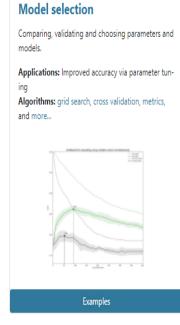


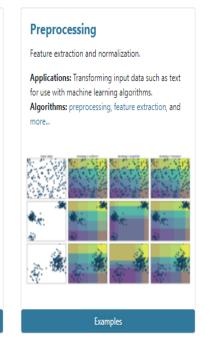
Machine learning Framework

Classification Identifying which category an object belongs to. Applications: Spam detection, image recognition. Algorithms: SVM, nearest neighbors, random forest, and more...













■ 머신 러닝 알고리즘을 쉽게 사용할 수 있음.

from sklearn.model_selection import GridSearchCV # 하이퍼파라미터 튜닝

```
import numpy as np # numpy 패키지 가져오기
import matplotlib.pyplot as plt # 시각화 패키지 가져오기
## 2.데이터 가져오기
import pandas as pd # csv -> dataframe으로 전환
from sklearn import datasets # python 저장 데이터 가져오기
## 3.데이터 전처리
from sklearn.preprocessing import StandardScaler # 연속변수의 표준화
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder # 범주형 변수 수치화
# 4. 훈련/검증용 데이터 분리
from sklearn.model_selection import train_test_split
## 5.분류모델구축
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier # 결정 트리
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB # 나이브 베이즈
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier # K-최근접 이웃
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier # 랜덤 포레스트
from sklearn.ensemble import BaggingClassifier # 앙상블
from sklearn.linear_model import Perceptron # 퍼셉트론
from sklearn.linear_model import LogisticRegression # 로지스틱 회귀 모델
from sklearn.svm import SVC # 서포트 벡터 머신(SVM)
from sklearn.neural_network import MLPClassifier # 다층인공신경망
## 6.모델검정
from sklearn.metrics import confusion_matrix, classification_report # 정오분류표
from sklearn.metrics import accuracy_score, precision_score, recall_score, f1_score, roc_auc_score # 정확도, 민감도 등
from sklearn.metrics import roc_curve, auc # ROC 곡선 그리기
## 7.최적화
from sklearn.model_selection import cross_validate # 교차타당도
from sklearn.pipeline import make_pipeline # 파이프라인 구축
from sklearn.model_selection import learning_curve, validation_curve # 햑습곡선, 검증곡선
```

Seoul Nationa Univers



■ 장점:

- 2007년부터 개발 (Google summer of code project in 2007) 되어, 다양한 학습 알고리즘이 포함.
- 다양한 머신 러닝 알고리즘을 선언과 fit, transform만으로 사용 가능.
- 예제 데이터를 다양하게 수록하고 있어 학습 사용에 용이.
- Grid-search 알고리즘을 제공하기 때문에 hyperparameter 선택에 용이함.

■ 단점:

- 딥러닝이나 강화학습에 사용하기 불편함.
 (최근 Tensorflow와의 연동으로 가능하긴 하나 불편한 점이 아직도 존재함)
- 모델을 사용자가 원하는 대로 구성하기 힘듦.





PYTORCH





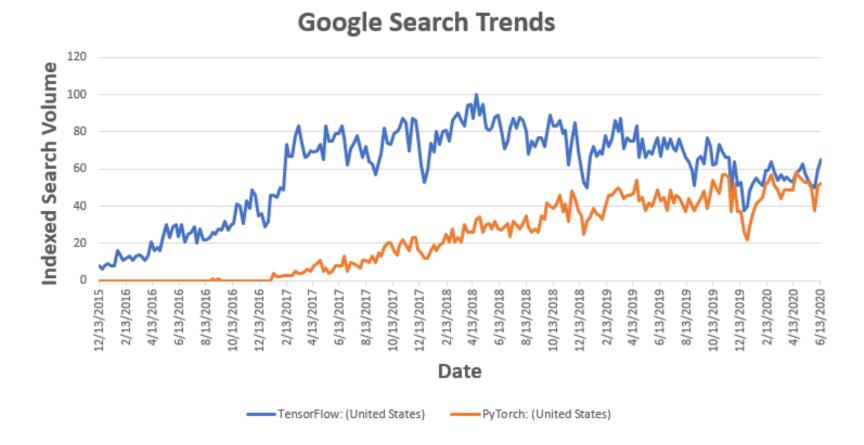
PyTorch

- Deep learning Framework
 - FROM RESEARCH TO PRODUCTION
 - An open source machine learning framework that accelerates the path from research prototyping to production deployment.
 - https://pytorch.org, https://github.com/pytorch/pytorch, https://pytorch.kr
- Facebook AI에서 개발됨.
 - OS: Linux, macOS, Windows
 - Community: Pytorch KR (https://www.facebook.com/groups/PyTorchKR/)
 - Version released: v1.11





■ 최근 PyTorch가 딥러닝 개발 언어로 급부상 중.

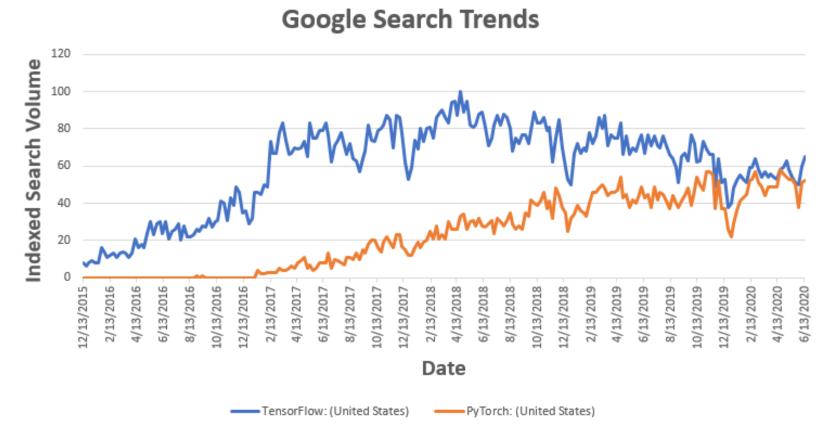








최근 PyTorch가 딥러닝 개발 언어로 급부상 중.









TensorFlow

- Python 기반의 라이브러리
- 데스크톱, 모바일 등 다양한 플랫폼에 적용 가능
- Keras에서 TensorFlow backend를 사용해 구동 가능
- Define-and-Run

PyTorch

- ▶ 기존 Lua 기반의 딥러닝 프레임워크(torch)를 python으로 이식
- Python과의 유연한 연동 (DataLoader, Numpy, DataFrame)
- 쉽고 간결한 코드
- Define-by-Run





	Languages	Tutorials and training materials	CNN modeling capability	RNN modeling capability	Architecture: easy-to-use and modular front end	Speed	Multiple GPU support	Keras compatible
Theano	Python, C++	++	++	++	+	++	+	+
Tensor- Flow	Python	+++	+++	++	+++	++	++	+
Torch	Lua, Python (new)	+	+++	++	++	+++	++	
Caffe	C++	+	++		+	+	+	
MXNet	R, Python, Julia, Scala	++	++	+	++	++	+++	
Neon	Python	+	++	+	+	++	+	
CNTK	C++	+	+	+++	+	++	+	

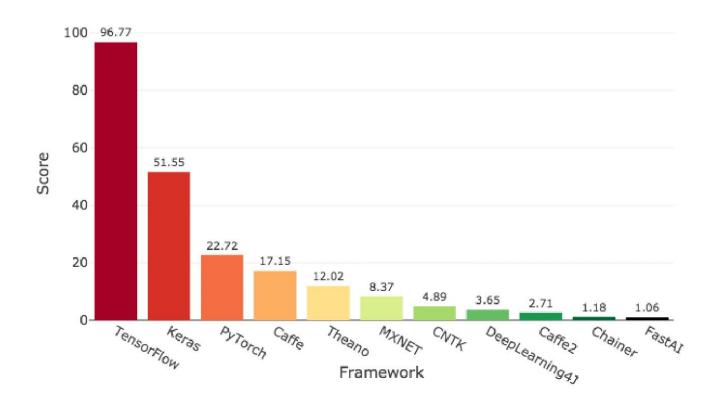
http://codedragon.tistory.com/5004





■ 2018년

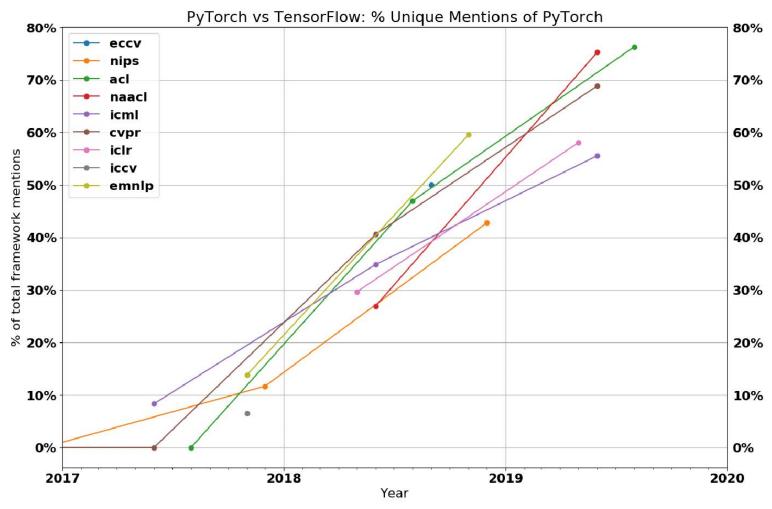
Deep Learning Framework Power Scores 2018







2020년



https://thegradient.pub/state-of-ml-frameworks-2019-pytorch-dominates-research-tensorflow-dominates-industry/





- Pytorch이 사용하기 편한 언어다!
 - 직장에서는 Tensorflow (이미 배포된 시스템이 Tensorflow 기반)
 - 혼자 할 때는 Pytorch (Backtest는 편한 언어로)
 - ♠ Posted by u/cjmcmurtrie 1 year ago 🧧
 - Discussion [D] So... Pytorch vs Tensorflow: what's the verdict on how they compare? What are their individual strong points?

Have any users here had extensive experience with both? What are your main concerns or delights with both libraries?

I never made a switch from Torch7 to Tensorflow. I played around with Tensorflow but I always found Torch7 more intuitive (maybe I didn't play around enough!). I also had a tip that Pytorch was on the way, so decided I would wait for that.

After a few weeks using Pytorch, I don't think I'll be moving to Tensorflow any time soon, at least for my passion projects. It's ridiculously simple to write custom modules in Pytorch, and the dynamic graph construction is giving me so many ideas for things that previously would've been achieved by late-night hacks (and possibly put on the wait list). I think Pytorch is an incredible toolset for a machine learning developer. I realise that the wealth of community resources is much stronger for Tensorflow, but when working on novel projects (instead of re-coding known architectures or reading tutorials) this isn't always much help.

Thoughts?

47 Comments 🏕 Share ***

94% Upvoted

- ↑ thatguydr 12 points · 1 year ago
- This is the best reply I've seen in this subreddit in months. I've been using TF at work strictly because of its distributed capabilities, but I'm going to check out PyTorch at home. Thanks!
 - Share Save





■ 코딩 시의 편리함

```
class CNN(nn.Module):
    def __init__(self):
        super(CNN, self).__init__()
        self.laver = nn.Sequential(
            nn.Conv2d(1,16,5),
            nn.ReLU().
           nn.Conv2d(16,32,5),
            nn.ReLU().
            nn.MaxPool2d(2.2).
            nn.Conv2d(32,64,5),
            nn.ReLU(),
            nn.MaxPool2d(2.2)
        self.fc_layer = nn.Seguential(
            nn.Linear(64*3*3,100),
            nn.ReLU().
            nn.Linear(100,10)
    def forward(self,x):
       out = self.layer(x)
       out = out.view(batch_size,-1)
        out = self.fc_layer(out)
        return out
```

```
X = tf.placeholder(tf.float32, [None, 28, 28, 1])
       Y = tf.placeholder(tf.float32, [None, 10])
       keep_prob = tf.placeholder(tf.float32)
       W1 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 1, 32], stddev=0.01))
       L1 = tf.nn.conv2d(X, W1, strides=[1, 1, 1, 1], padding='SAME')
       L1 = tf.nn.relu(L1)
       L1 = tf.nn.max_pool(L1, ksize=[1, 2, 2, 1], strides=[1, 2, 2, 1], padding='SAME')
       W2 = tf.Variable(tf.random_normal([3, 3, 32, 64], stddev=0.01))
       L2 = tf.nn.conv2d(L1, W2, strides= [1, 1, 1, 1], padding='SAME')
V.S.
       L2 = tf.nn.relu(L2)
       L2 = tf.nn.max_pool(L2, ksize=[1, 2, 2, 1], strides=[1, 2, 2, 1], padding='SAME')
       W3 = tf.Variable(tf.random_normal([7*7*64,256], stddev = 0.01))
       L3 = tf.reshape(L2, [-1, 7*7*64])
       L3 = tf.matmul(L3, W3)
       L3 = tf.nn.relu(L3)
       L3 = tf.nn.dropout(L3, keep_prob)
       -W4 = tf.Variable(tf.random_normal([256,10], stddev=0.01))
       model = tf.matmul(L3, W4)
```





Etc

- Jax
 - Google이 만든 Python과 Numpy만을 결합한 머신러닝 라이브러리
 - np.~ 를 jnp.~로 대체하여 사용할 수 있어서 편리함
 - 하지만 아직은 개발 중

```
from jax import grad
import jax.numpy as jnp

def tanh(x):  # Define a function
    y = jnp.exp(-2.0 * x)
    return (1.0 - y) / (1.0 + y)

grad_tanh = grad(tanh)  # Obtain its gradient function
print(grad_tanh(1.0))  # Evaluate it at x = 1.0
# prints 0.4199743
```





INSTALL PYTORCH





Conda 활용

- https://pytorch.org에 들어가서 사용하고 싶은 Pytorch version과 본인 컴퓨터의 OS를 골라주기만 하면 아래 conda 실행 명령어가 나옴!
- 이를 Terminal에 복사해서 입력하기.

PYTORCH 설치하기

사용 환경을 선택하고 설치 명령을 복사해서 실행해 보세요. Stable 버전은 테스트 및 지원되고 있는 가장 최근의 PyTorch 버전으로, 대부분의 사용자에게 적합합니다. Preview 버전은 아직 완전히 테스트되지 않은 최신 1.11 버전으로 매일 업데이트됩니다. 사용 중인 패키지 매니저에 따라 **아래의 사전 요구사항(예: numpy)**이 충족되었는지 확인해 주세요. 모든 의존성을 설치할 수 있는 Anaconda를 패키지 매니저로 추천합니다. <mark>이전 버전의 PyTorch도 설치할 수 있습니다</mark>. LibTorch는 C++에서만 지원합니다.

PyTorch Enterprise Support Program을 통해 Stable 및 LTS 바이너리에 대한 추가적인 지원 / 보증이 가능합니다.







- Conda 활용
 - https://pytorch.org에 들어가서 사용하고 싶은 Pytorch version과 본인 컴퓨터의 OS를 골라주기만 하면 아래 conda 실행 명령어가 나옴!
 - 이를 Terminal에 복사해서 입력하기.

PYTORCH 설치하기

사용 환경을 선택하고 설치 명령을 복사해서 실행해 보세요. Stable 버전은 테스트 및 지원되고 있는 가장 최근의 PyTorch 버전으로, 대부분의 사용자에게 적합합니다. Preview 버전은 아직 완전히 테스트되지 않은 최신 1.11 버전으로 매일 업데이트됩니다. 사용 중인 패키지 매니저에 따라 **아래의 사전 요구사항(예: numpy)**이 충족되었는지 확인해 주세요. 모든 의존성을 설치할 수 있는 Anaconda를 패키지 매니저로 추천합니다. 이전 버전의 PyTorch도 설치할 수 있습니다. LibTorch는 C++에서만 지원합니다.

PyTorch Enterprise Support Program을 통해 Stable 및 LTS 바이너리에 대한 추가적인 지원 / 보증이 가능합니다.







Colab

별도의 설치 없이 import torch만으로 활용 가능.

```
/<sub>5素</sub> [1] 1 import torch

/ [2] 1 torch.__version__

'1.10.0+culll'
```

- 런타임 유형 변경
 - 런타임>런타임 유형 변경>하드웨어 가속기 GPU







Colab

- 파이썬 버전
 - !python –version
- 패키지 버전
 - !pip list
 - !pip freeze
- GPU 정보 (nvidia 드라이버, CUDA)
 - !nvidia-smi

1 !nvidia-smi Mon Mar 21 08:33:29 2022 NVIDIA-SMI 460.32.03 Driver Version: 460.32.03 CUDA Version: 11.2 GPU Name Persistence-M| Bus-Id Disp.A Volatile Uncorr. ECC Fan Temp Perf Pwr: Usage/Cap Memory-Usage GPU-Util Compute M. MIG M. Tesla K80 00000000:00:04.0 Off 33C 27W / 149W 0MiB / 11441MiB Default N/A Processes: GΙ CIPID Process name GPU Memory Usage No running processes found



