Google Colab을 써보자

이제 CPU로 학습이 어려워요...

CPU? GPU? FPGA? ASIC?

- CPU 범용적인 작업을 처리(CISC)
- GPU 전용작업을 빠르게 처리(RISC)
- 속도: CPU < GPU < FPGA < ASIC(Google TPU)
- 처리범위: CPU > GPU > FPGA > ASIC

예: CPU – Intel, AMD(우리가 쓰는 CPU)
 GPU – 게임, 채굴(범용), 딥러닝
 FPGA – 채굴, 딥러닝(전용, 변경가능),
 ASIC – 채굴(전용, 변경불가), TPU(Google자체 딥러닝 유닛)

Google이 TPU를 만든 이유

- GPU는 CPU보다 수 십배 이상 빠른 딥러닝 학습 시간 제공
- TPU는 GPU보다 수 십배 이상 빠른 딥러닝 학습 시간 제공
- 속도만 빠른 것이 아닌 전기도 절약
- Tensorflow를 구글이 지원하고 있으므로, 딥러닝에 최적화된 레퍼런스 필요

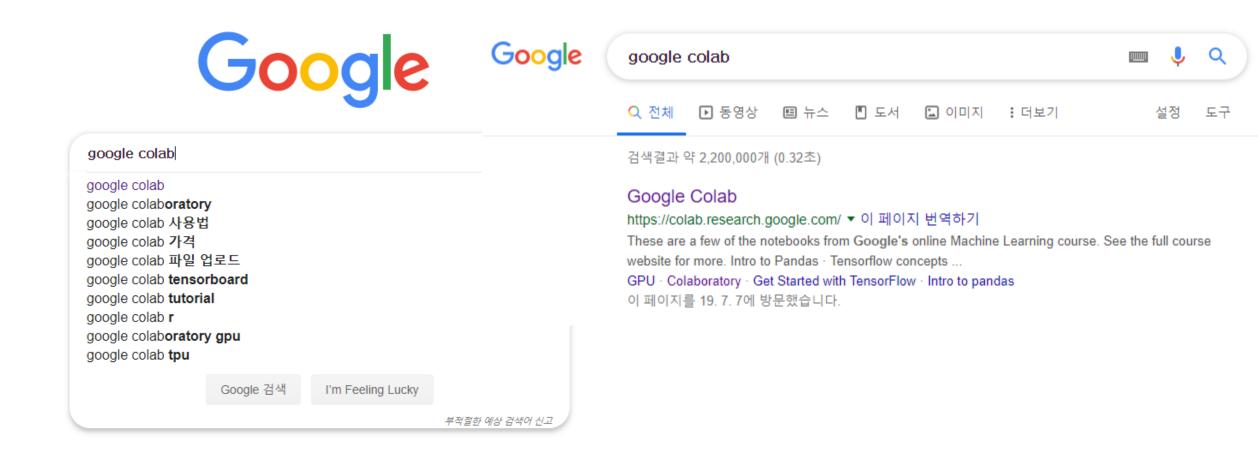
Colab?

- Google에서 무료로 제공하는 딥러닝 학습 공간
- Python + Jupyter 환경 지원
- Tensorflow, Keras 등 딥러닝 패키지 기본 지원
- 개인용PC 그 이상의 스펙 제공 (메모리 10GB 이상, 디스크 50GB ~ 300GB, GPU, TPU지원)
- 무엇보다, GPU를 제공하는데 일반 개인용이 아닌 서버용

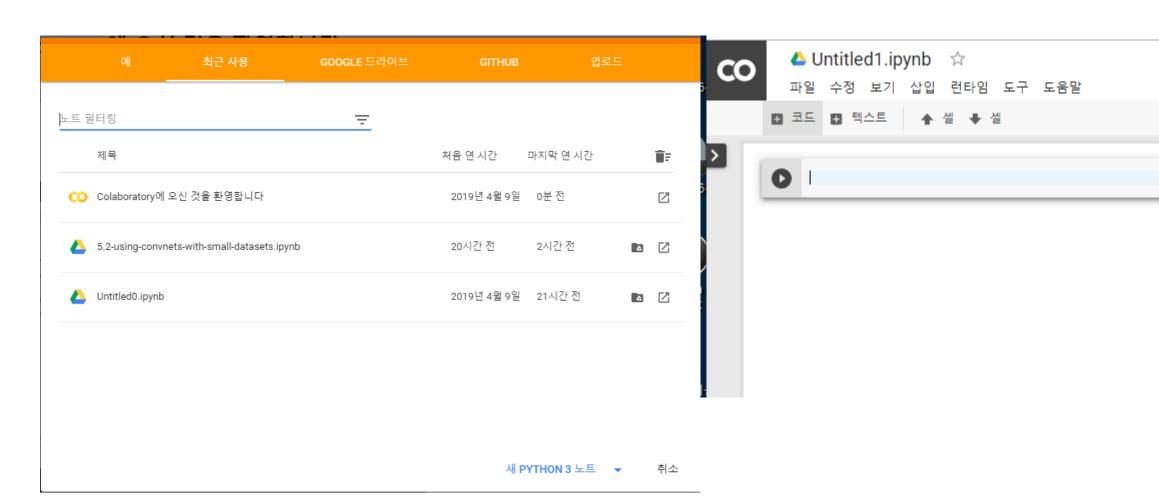
Colab의 장점

- Chrome브라우저 + 인터넷 연결만 되면 사용이 가능하다.
- 내 컴퓨터의 자원을 사용하지 않는다.
- GPU, TPU를 가지고 있을 필요가 없다.
- 보통의 실습용 분석은 처리 가능할 정도의 사양을 제공.

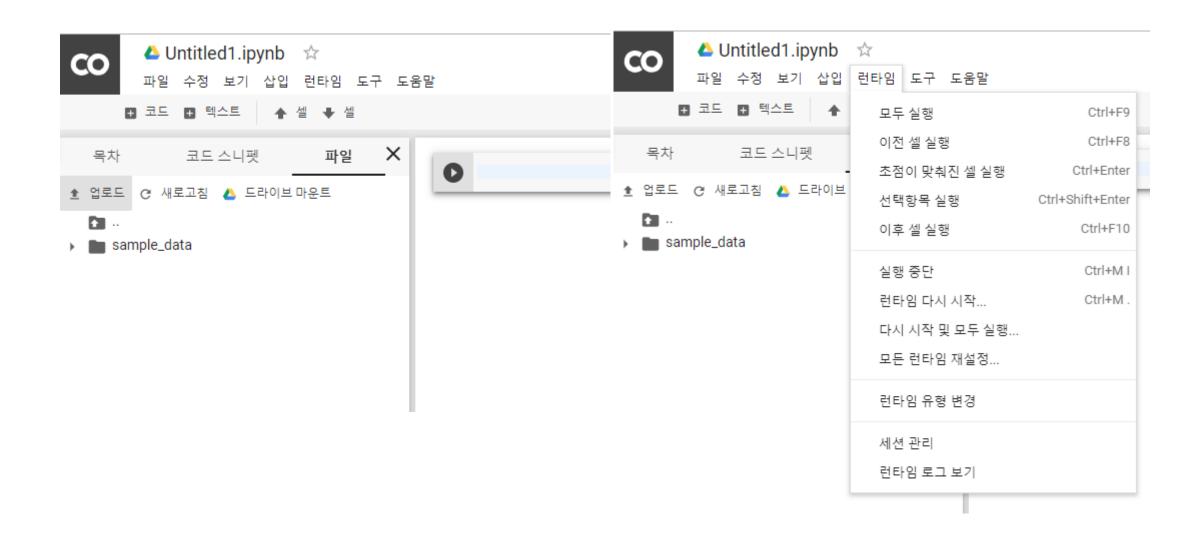
Colab을 사용해봅시다 - 접속



Colab을 사용해봅시다 – 첫 시작



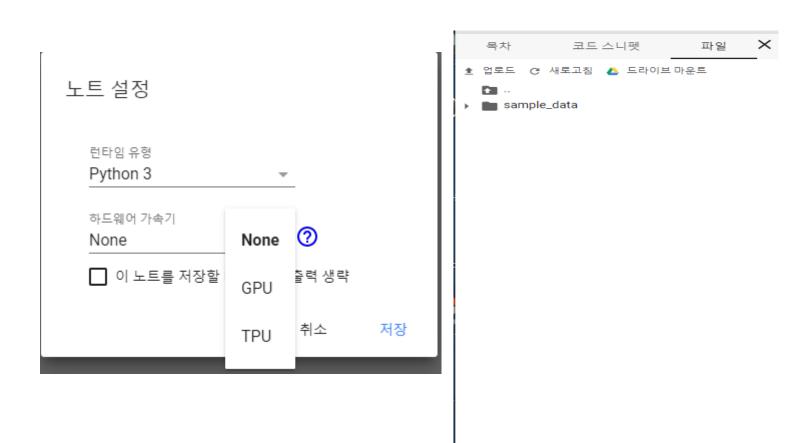
Colab을 사용해봅시다 - 살펴보기



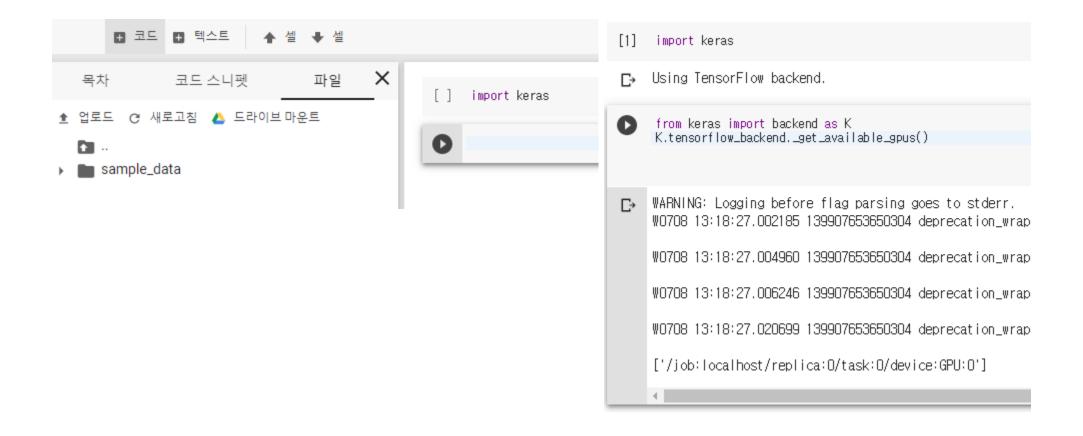
Colab을 사용해봅시다 - GPU사용

디스크 🚃

□ 328.40 GB 사용 가능



Colab을 사용해봅시다 - GPU확인



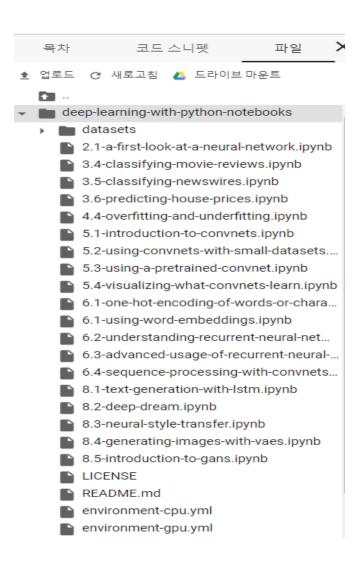
Colab을 사용해봅시다 – 예제 동기화

```
from tensorflow.python.client import device_lib
print_(device_lib.list_local_devices())
```

```
[name: "/device:CPU:0"
    device type: "CPU"
    memory_limit: 268435456
    locality {
    incarnation: 776877190252135024
    . name: "/device:XLA_CPU:0"
    device_type: "XLA_CPU"
    memory limit: 17179869184
    locality {
    incarnation: 2137097019529257532
    physical_device_desc: "device: XLA_CPU device"
    , name: "/device:XLA_GPU:0"
    device_type: "XLA_GPU"
    memory limit: 17179869184
    locality {
    incarnation: 6860569131657014274
    physical_device_desc: "device: XLA_GPU device"
    , name: "/device:GPU:0"
    device_type: "GPU"
    memory_limit: 14892338381
    locality {
      bus_id: 1
      links {
    incarnation: 13757903569031965471
    physical_device_desc: "device: 0, name: Tesla T4.
```

- lgit clone https://github.com/rickiepark/deep-learning-with-python-notebooks
- Cloning into 'deep-learning-with-python-notebooks'...
 remote: Enumerating objects: 123888, done.
 remote: Total 123888 (delta 0), reused 0 (delta 0), pack-reused 123888
 Receiving objects: 100% (123888/123888), 685.24 MiB | 39.45 MiB/s, done.
 Resolving deltas: 100% (126/126), done.
 Checking out files: 100% (104042/104042), done.

Colab을 사용해봅시다 – 예제코드 사용





Colab을 사용해봅시다 – 예제파일 확인

× 파일 목차 코드 스니펫 import keras keras.__version__ 5.2 - 소규모 데이터셋에서 컨브넷 사용하기 #!pip3 install Pillow 작은 데이터셋 문제에서 딥러닝의 타당성 from IPython.display import display from PIL import Image 데이터 내려받기 네트워크 구성하기 - 5.2 - 소규모 데이터셋에서 컨브넷 사용하기 데이터 전처리 이 노트북은 케라스 창시자에게 배우는 딥러닝 책의 5장 2절의 코드 예제입니다. 책에는 더 함합니다. 이 노트북의 설명은 케라스 버전 2.2.2에 맞추어져 있습니다. 케라스 최신 버전이 데이터 증식 사용하기 다를 수 있습니다.

Colab을 사용해봅시다 - CPU실행

```
In [*]: history = model.fit_generator(
                                             train_generator,
                                             steps_per_epoch=100,
                                             epochs=30.
                                             validation_data=validation_generator.
                                             validation_steps=50)
                           WARNING: tensorflow: From c: \program files \progra
                          n.ops.math_ops) is deprecated and will be removed in a future version.
                           Instructions for updating:
                           Use tf.cast instead.
                           Epoch 1/30
                           Epoch 2/30
                           Epoch 3/30
                                 5/100 [>.....] - ETA: 1:38 - loss: 0.5759 - acc: 0.7300
```

Colab을 사용해봅시다 - GPU실행

```
[16] history = model.fit_generator(
    train_generator,
    steps_per_epoch=100,
    epochs=30.
    validation_data=validation_generator.
   validation_steps=50)
 - W0708 13:32:17.919582 140272722179968 deprecation_wrapper.py:119] From /usr/local/lib/python3.6/dist-packages/keras/backend/
 Epoch 1/30
 Epoch 2/30
 Epoch 3/30
 Epoch 4/30
 Epoch 5/30
```

Colab을 사용해봅시다 - 결론

```
[21] # 이미지 전처리 유틸리티 모듈
     from keras, preprocessing import image
     fnames = sorted([os.path.join(train_cats_dir, fname) for fname in os.listdir(train_cats_dir)])
     # 증식할 이미지 선택합니다
     img_path = fnames[3]
     # 이미지를 읽고 크기를 변경합니다
     img = image.load_img(img_path, target_size=(150, 150))
     # (150, 150, 3) 크기의 넘파이 배열로 변환합니다
     x = image.img_to_array(img)
     # (1, 150, 150, 3) 크기로 변환합니다
     x = x.reshape((1,) + x.shape)
     # flow() 메서드는 랜덤하게 변환된 미미지의 배치를 생성합니다.
     # 무한 반복되기 때문에 어느 지점에서 중지해야 합니다!
     i = 0
     for batch in datagen.flow(x, batch_size=1):
        plt.figure(i)
        imgplot = plt.imshow(image.array_to_img(batch[0]))
        i += 1
        if i % 4 = 0:
           break
     plt.show()
```

