

工欲善其事，必先利其器

有一个英语词汇叫做Handy，讲的是便利的，易使用的，当你有一个良好的环境配置时候，编程将变得handy，随手打开即可编程，一点都不复杂，所以配置好的环境，是未来学习快速进步的必要保障。

首先来了解一下深度学习框架

深度学习框架



1、深度学习框架是什么

在深度学习初始阶段，每个深度学习研究者都需要写大量的重复代码。

为了提高工作效率，他们就将这些代码写成了框架放到网上让所有研究者一起使用。

作一个简单的比喻，一套深度学习框架就是一套积木，各个组件就是某个模型或算法的一部分，你可以自己设计如何使用积木去堆砌符合你数据集的积木。

思考题

自行了解张量和基于张量的各种操作。

2、为什么需要深度学习框架

显然是为了降低使用门槛。深度学习对硬件环境的依赖很高，对于开发者有较高的门槛，深度学习计算框架的出现，屏蔽了大量硬件环境层面的开发代价，使研究者和开发人员可以专注于算法的实现，

快速迭代。

TensorFlow和pytorch

这么多的框架，我们应该如何选择呢（好吧直接就TensorFlow和pytorch了）

1. TensorFlow

开发语言

基于python编写，通过C/C++引擎加速，是Google开源的第二代深度学习框架。

编程语言

Python是处理TensorFlow的最方便的客户端语言。不过，JavaScript、C++、Java、Go、C#和Julia也提供了实验性的交互界面。

优点

（不讲人话的版本）

处理循环神经网络RNN非常友好。其用途不止于深度学习，还可以支持增强学习和其他算法。

内部实现使用了向量运算的符号图方法，使用图graph来表示计算任务，使新网络的指定变得相当容易，支持快速开发。TF使用静态计算图进行操作。也就是说，我们首先定义图，然后运行计算，如果需要对架构进行更改，我们将重新训练模型。TF选择这种方法是为了提高效率，但是许多现代神经网络工具能够在不显著降低学习速度的情况下，同时兼顾到在学习过程中进行改进。在这方面，TensorFlow的主要竞争对手是Pythorch。

（讲人话啊喂！！）

- 谷歌爸爸一撑腰，研究代码两丰收
- 新版TensorFlow API (STFW) 较简洁
- 天生和谷歌云兼容
- 有良好的推断支持
- 功能十分强大！

缺点

（不讲人话的版本）

目前TensorFlow还不支持“内联（inline）”矩阵运算，必须要复制矩阵才能对其进行运算，复制庞大的矩阵会导致系统运行效率降低，并占用部分内存。

TensorFlow不提供商业支持，仅为研究者提供的一种新工具，因此公司如果要商业化需要考虑开源协议问题。

(讲人话!!)

- API不稳定
- 学习成本高
- 开发成本高
- 会出现前面版本存在的功能后面版本直接没了

2.pytorch

开发语言

Facebook用Lua编写的开源计算框架，支持机器学习算法。Tensorflow之后深入学习的主要软件工具是PyTorch。

Facebook于2017年1月开放了Torch的Python API — PyTorch源代码。

编程语言

PyTorch完全基于Python。

(直接说人话吧)

优点

- 上手容易
- 代码简洁
- 有较好的灵活性和速度
- 发展快速，现在已经支持TPU
- API相对稳定
- 里面附带许多开源模型代码可以直接调用

缺点

- 没有Keras API 那么简洁
- 一些功能难以实现

安装

Pytorch

官网如下

<https://pytorch.org/>
PyTorch

PyTorch Build	Stable (1.12.0)		Preview (Nightly)		LTS (1.8.2)
Your OS	Linux		Mac		Windows
Package	Conda	Pip		LibTorch	Source
Language	Python			C++ / Java	
Compute Platform	CUDA 10.2	CUDA 11.3	CUDA 11.6	ROCm 5.1.1	CPU
Run this Command:	conda install pytorch torchvision torchaudio cudatoolkit=11.3 -c pytorch				

PyTorch Build	Stable (1.12.0)		Preview (Nightly)		LTS (1.8.2)
Your OS	Linux		Mac		Windows
Package	Conda	Pip		LibTorch	Source
Language	Python			C++ / Java	
Compute Platform	CUDA 10.2	CUDA 11.3	CUDA 11.6	ROCm 5.1.1	CPU
Run this Command:	conda install pytorch torchvision torchaudio cpuonly -c pytorch				

选择Conda或者Pip安装皆可

最后选择CUDA版本或者CPU版本运行指令就好了

Tip: conda换源

如果你使用conda安装pytorch太慢或者失败，不妨换个下载源试试

在cmd 命令行中，输入添加以下命令：

```
1 conda config --add channels https://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/anaconda/cloud/
2 conda config --add channels https://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/anaconda/cloud/
3 conda config --add channels https://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/anaconda/pkgs/f
4 conda config --add channels https://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/anaconda/cloud/
5 conda config --add channels https://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/anaconda/pkgs/m
```

```
6 conda config --set show_channel_urls yes
```

TensorFlow



<https://tensorflow.google.cn/>

TensorFlow

An end-to-end open source machine learning platform for everyone. Discover TensorFlow's flexible ecosystem of tools, libraries and community resources.

安装 TensorFlow 2

我们在以下 64 位系统上测试过 TensorFlow 并且这些系统支持 TensorFlow：

- Python 3.6–3.9
- Ubuntu 16.04 或更高版本
- Windows 7 或更高版本（含 C++ 可再发行软件包）
- macOS 10.12.6 (Sierra) 或更高版本（不支持 GPU）

下载软件包

使用 Python 的 pip 软件包管理器安装 TensorFlow。

★ TensorFlow 2 软件包需要使用高于 19.0 的 **pip** 版本（对于 macOS 来说，则需要高于 20.3 的 pip 版本）。

```
# Requires the latest pip
$ pip install --upgrade pip

# Current stable release for CPU and GPU
$ pip install tensorflow

# Or try the preview build (unstable)
$ pip install tf-nightly
```

官方软件包支持 Ubuntu、Windows 和 macOS。

有关支持 CUDA® 的卡，请参阅 [GPU 指南](#)。

教程

[在Windows上配置pytorch！（CPU和GPU版）](#)

[Windows 下 PyTorch 入门深度学习环境安装与配置 CPU GPU 版](#)

[最新 TensorFlow 2.8 极简安装教程](#)

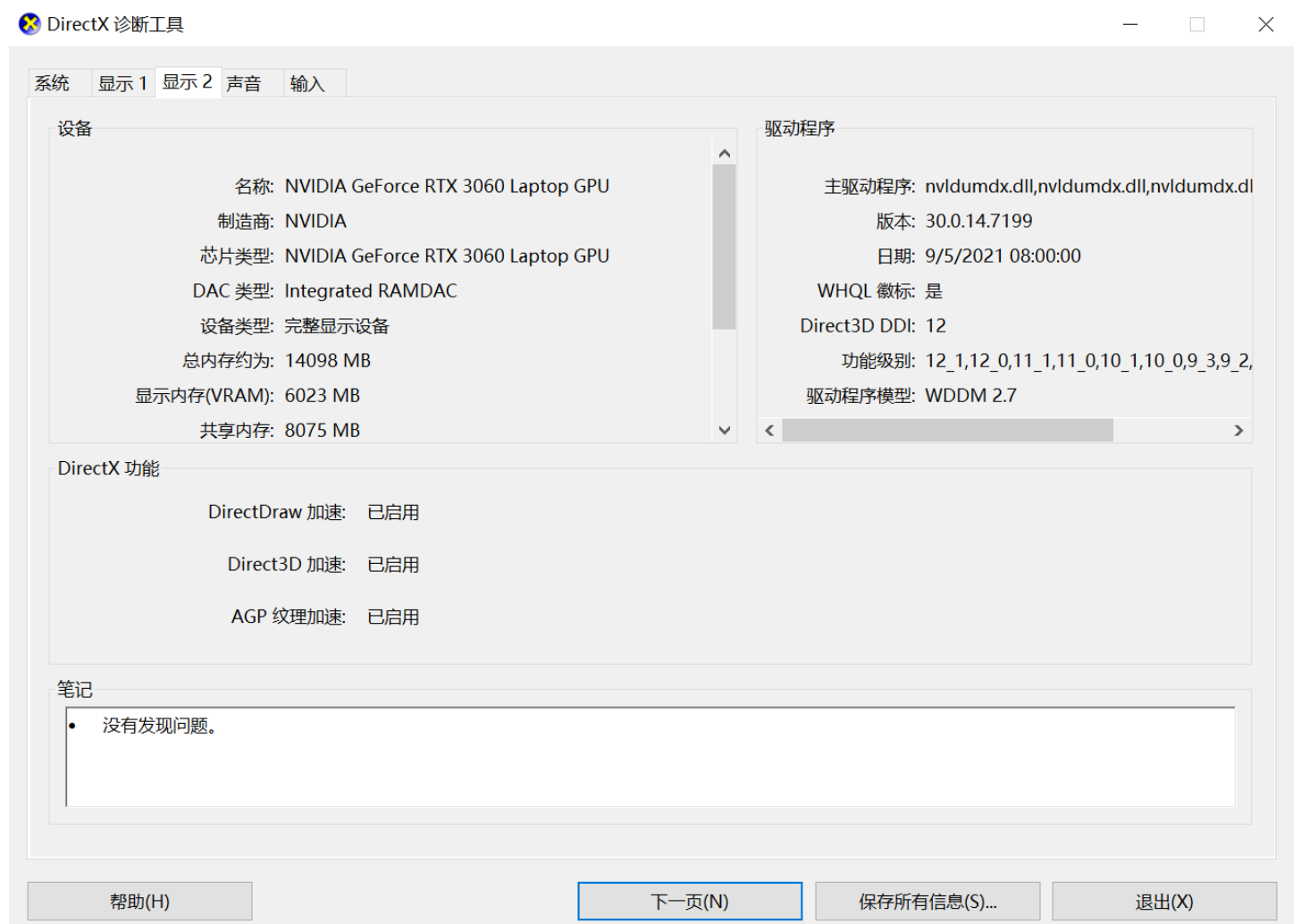
📌 思考题：为什么需要CUDA版本???

cuda版本需要额外配置，我们将这个任务留给聪明的你!!!

Tips: Windows和Linux如何查看显卡信息

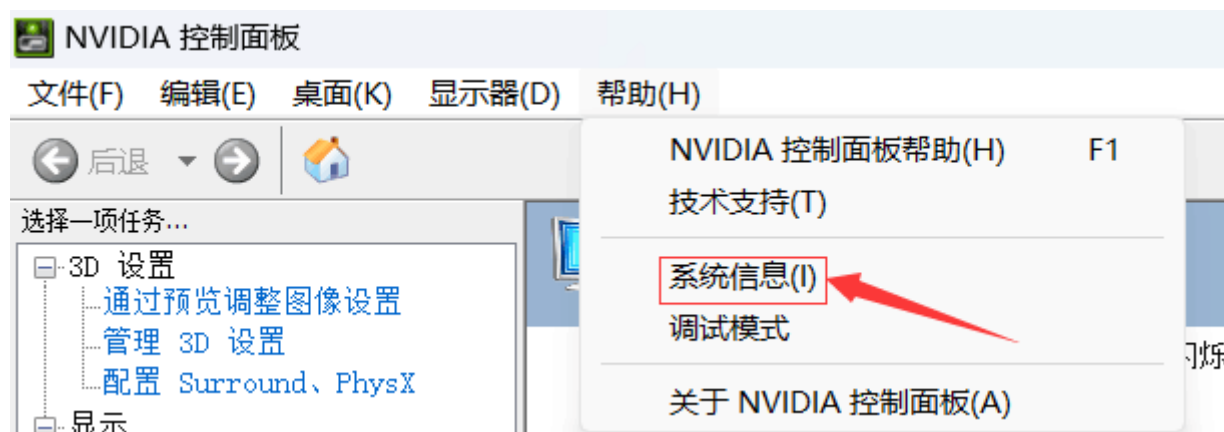
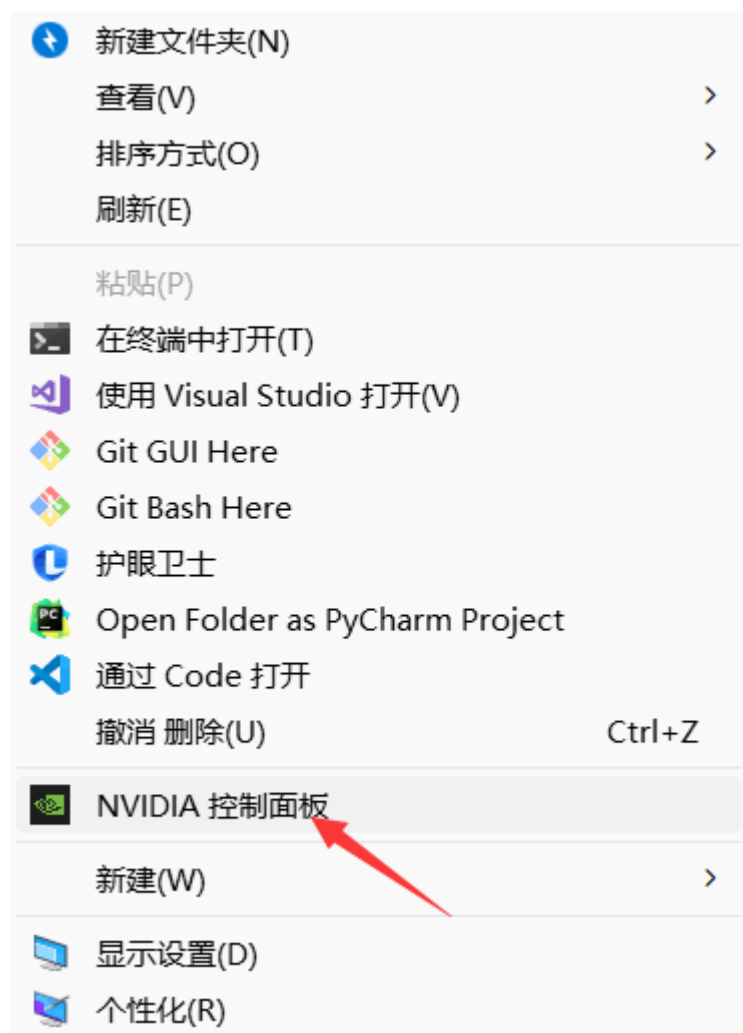
windows

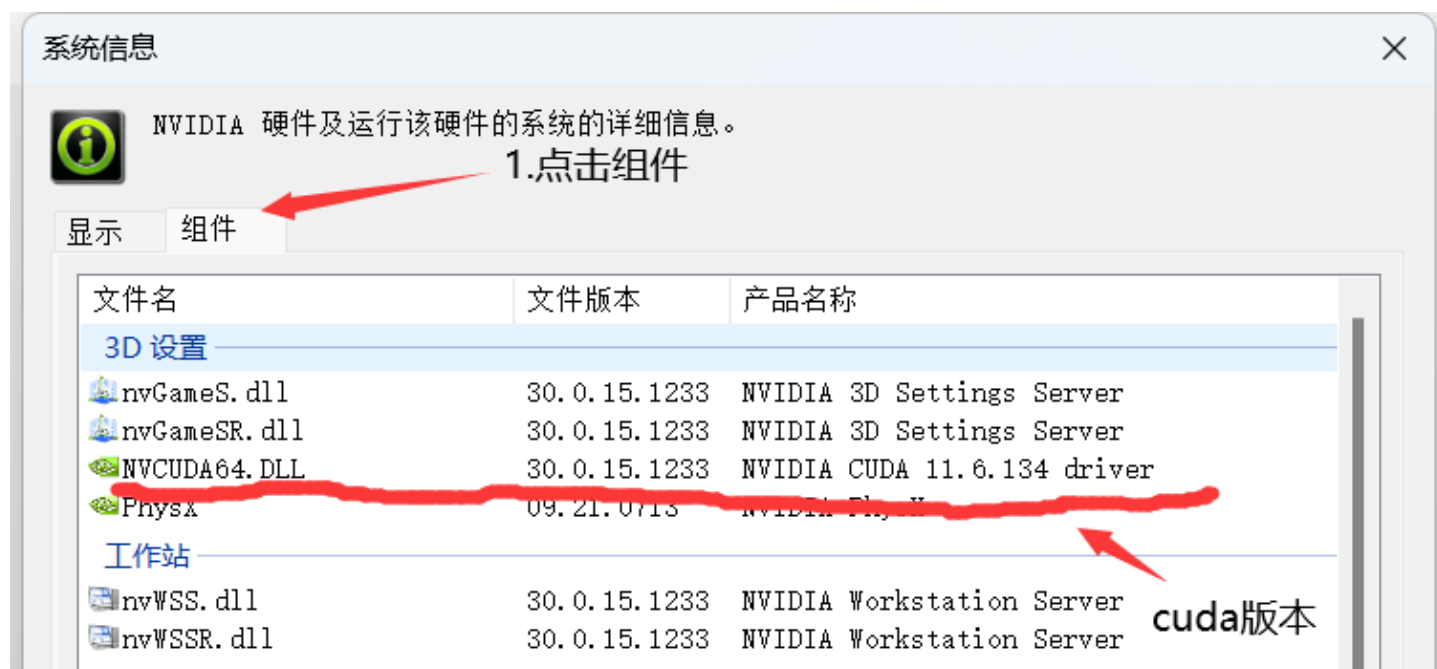
同时按下键盘的win+r键，打开cmd，键入 `dxdiag` 然后回车
系统、显卡、声卡以及其他输入设备的信息都在这里了。（给出我的界面）



cuda版本查看

桌面空白位置摁下右键





linux

打开bash键入

```
1 nvidia-smi
```

很多人会混淆的东西（非常重要）

1. cuda driver version / cuda runtime version

通常大家所指的cuda是位于/usr/local下的cuda

```
(base) → ~ ls /usr/local  
bin  cuda  cuda-11.6  etc  games  include  lib  libdata  man  opencv345  sbin  share  src
```

当然可以看到cuda是cuda-11.6所指向的软链接（类似windows的快捷方式），所以我们如果要切换cuda版本只需要改变软链接的指向即可。

```
(base) → ~ ll /usr/local | grep cuda  
lrwxrwxrwx 1 root staff 21 Jun 5 13:55 cuda -> /usr/local/cuda-11.6/  
drwxr-sr-x 16 root staff 4096 Jun 5 13:56 cuda-11.6
```

cuda driver version是cuda 的驱动版本。

cuda runtime version是我们实际很多时候我们实际调用的版本。

二者的版本是可以不一致的。如下图所示：

```
→ build ./cv_cuda  
Device 0: "NVIDIA GeForce RTX 3070 Laptop GPU" 7982Mb, sm_86, Driver/Runtime ver.11.70/11.40  
CUDA Device(s) Number: 1  
CUDA Device(s) Compatible: 1
```



```
→ ~ nvidia-smi
Fri Aug 12 17:03:15 2022

+-----+
| NVIDIA-SMI 515.65.01      Driver Version: 515.65.01      CUDA Version: 11.7      |
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+
| GPU  Name                Persistence-M| Bus-Id        Disp.A | Volatile Uncorr. ECC |
| Fan  Temp  Perf    Pwr:Usage/Cap|      Memory-Usage | GPU-Util  Compute M. |
|====+=====+=====+=====+=====+=====+
|  0  NVIDIA GeForce ...   Off      | 00000000:01:00.0 Off |          N/A         |
| N/A   49C   P0      27W /  N/A   | 233MiB / 8192MiB |      0%      Default |
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+

+-----+
| Processes:                                     GPU Memory |
|  GPU   GI    CI          PID    Type   Process name                  Usage      |
|====+=====+=====+=====+=====+=====+
|  0     N/A   N/A         1199     G   /usr/lib/xorg/Xorg             4MiB      |
|  0     N/A   N/A         2100     G   /usr/lib/xorg/Xorg             4MiB      |
|  0     N/A   N/A         2726     C   /usr/NX/bin/nxnode.bin        219MiB    |
+-----+

→ ~ nvcc -V
nvcc: NVIDIA (R) Cuda compiler driver
Copyright (c) 2005-2021 NVIDIA Corporation
Built on Wed_Jul_14_19:41:19_PDT_2021
Cuda compilation tools, release 11.4, V11.4.100
Build cuda_11.4.r11.4/compiler.30188945_0
```

一般来讲cuda driver是向下兼容的。所以cuda driver version >= cuda runtime version 就不会太大问题。

如果我们用C++写CUDA，具体的说就是编写以.cu为后缀的文件。就是用nvcc（cuda编译器）去编译的，nvcc是cuda runtime api的一部分。cuda runtime 只知道自身构建时的版本，并不知道是否GPU driver的版本，甚至不知道是否安装了GPU driver。

2. Pytorch/tensorflow 使用的cuda版本

以pytorch为例，可以看到在安装过程中我们选择的cuda版本是10.2

PyTorch Build	Stable (1.12.1)		Preview (Nightly)		LTS (1.8.2)	
Your OS	Linux		Mac		Windows	
Package	Conda	Pip		LibTorch		Source
Language	Python			C++ / Java		
Compute Platform	CUDA 10.2	CUDA 11.3	CUDA 11.6	ROCm 5.1.1		CPU
Run this Command:	conda install pytorch torchvision torchaudio cudatoolkit=10.2 -c pytorch					

那么这个cudatoolkit10.2 和nvidia-smi的11.7 以及 nvcc -V 的11.4三者有什么区别呢？

pytorch实际只需要cuda的链接文件，即.so文件，这些链接文件就都包含的cudatoolkit里面。并不需要cuda的头文件等其他东西，如下所示

```
(base) → ~ ls /usr/local/cuda
bin          EULA.txt  lib64          nsight_plugins  nvvm  share  tools
compute-sanitizer  extras  libnvvp        nsight-systems-2021.5.2  README  src  version.json
DOCS         include  nsight-compute-2022.1.1  nvml          samples  targets
(base) → ~ ls /usr/local/cuda/src
cusparses_fortran.c  cusparses_fortran.h  fortran_common.h  fortran_thunking.c
cusparses_fortran_common.h  fortran.c  fortran.h  fortran_thunking.h
```

所以我们如果想让使用pytorch-cuda版本，我们实际上不需要/usr/local/cuda。只需要在安装驱动的前提下，在python里面安装cudatoolkit即可。

但是有一种情况例外，就是你要用C++ CUDA 编写核函数给pytorch当做插件。这种情况下就需要/usr/local/cuda以及nvcc，cudatoolkit，而且后面两个版本很多时候需要保持严格一致。

3. Cudnn

Cudnn 是一些链接文件，你可以理解成是为了给cuda计算加速的东西。同样的我们也可以用以下命令查看/usr/local/cuda的cudnn：

```
(base) → ~ ls /usr/local/cuda/lib64 | grep cudnn*
libcudnn_adv_infer.so
libcudnn_adv_infer.so.8
libcudnn_adv_infer.so.8.4.1
libcudnn_adv_infer_static.o
```

以及pytorch的cuda环境的cudnn

```
(py37) → ~ conda list | grep cuda
cudatoolkit      11.6.0      hecad31d_10  conda-forge
pytorch          1.12.0      py3.7_cuda11.6_cudnn8.3.2_0  pytorch
pytorch-mutex    1.0         cuda         pytorch
```