

搬运工：保罗史蒂芬乔治洪 ~ paul.ht

布局结构：

- Python
    - Pytorch
    - Tensorflow
    - Python
    - opencv2
  - MATLAB
  - Linux
  - Mac
  - Markdown
  - LaTeX
  - Others
- 

- Python
  - Pytorch
    - Tensor
    - item()
    - torchvision.transforms
    - torchvision.save\_image
    - Relu
    - nn.ConvTranspose2d
    - torchvision
    - cv2的坑
    - 调节学习率
    - 单节点多卡
    - multinomial
    - load\_lua -> torchfile.load
    - num\_works
  - Tensorflow
    - tf.Session()
    - tensorflow 之 checkpoint
    - 选择GPU
    - tf.nn
    - 卷积探讨
    - 感受野
    - ResNet
    - (N,C,W,H)
    - 优化器
    - training accuracy
  - Python
    - np.clip()
    - np.random.choice()
    - 排序

- zip
- eval()
- f-string
- glob
- os.path.dirname(\_\_file\_\_)
- argparse
  - bool型argparse 坑
- class
- \_\_call\_\_()
- \_\_dir\_\_()
- Python函数——传对象(call by object)
- globals()
- zfill
- ravel() & flatten()
- np.rollaxis ( )
- matplotlib
- plt.plot()
- opencv2
  - resize
- MATLAB
  - MATLAB bsxfun
  - Python 与 MATLAB的一些函数区别（细节）
    - 复数域
- Linux
  - bash
  - adduser
  - ls
  - 软链接
  - ssh
  - 查看CPU GPU使用情况
  - 输出机制
  - export & echo
  - tar
  - scp
  - Ctrl类快捷键
  - 查看位置
  - Linux查看文件大小数量
  - Linux 查看硬盘分区内存
  - 查看/杀死 进程
  - ps ax | grep python
  - dos2unix
  - windows 远程连接 linux
  - rename
  - vim
  - ~/.vimrc
  - 我的~/.vimrc

- [vim自动补全](#)
- [vim Bundle](#)
- [pip](#)
- [conda](#)
- [Linux更改默认Python版本](#)
- [查看网关](#)
- [slurm集群管理](#)
- [tmux](#)
- [\\$PATH](#)
- [Mac](#)
  - [常用快捷键](#)
  - [新建文件](#)
  - [隐藏文件](#)
- [Markdown](#)
  - [Markdown 超链接](#)
  - [Markdown 空格](#)
  - [Markdown 代码](#)
  - [Markdown 公式](#)
  - [Markdown 图片](#)
  - [Markdown 目录](#)
- [LaTeX](#)
  - [VSCode 编译器](#)
  - [一些符号代码](#)
- [Others](#)
  - [paper writing](#)
    - [插入图片](#)
  - [server config\(~2019.7\)](#)

---

## Python

---

### Pytorch

---

连接，返回tensor:

```
torch.cat(inputs, dimension=0)
```

分块:

```
torch.chunk()
```

`torch.tensor`会从data中的数据部分做拷贝（而不是直接引用），根据原始数据类型生成相应的`torch.LongTensor`、`torch.FloatTensor`和`torch.DoubleTensor` 而 `torch.Tensor()`是python类，更明确地说，是默认张量类型`torch.FloatTensor()` 的别名，`torch.Tensor([1,2])`会调用Tensor类的构造函数`__init__`，生成单精度浮点类型的张量。

会改变tensor的函数操作会用一个下划线后缀来标示。比如，`torch.FloatTensor.abs_()`会在原地计算绝对值，并返回改变后的tensor，而`tensor.FloatTensor.abs()`将会在一个新的tensor中计算结果。

若将数据a由`torch.DoubleTensor()`转化为`torch.FloatTensor()`，可记为 `a.float()` 或 `a.to(torch.float32)`。




---

## item()

`item()`只针对仅含一个元素的张量，取出其值。若为多个元素的张量，可考虑`tolist()`。

---

## torchvision.transforms

- `torchvision.transforms.ToTensor()` 输入为`PIL.Image`类型 或`numpy.array`中的`numpy.uint8`类型时，才会对其归一化(scale)，即除以255。
  - `transforms`中的一些变换如`Resize()`，`Crop()`等输入必为`Image`型，`numpy.array`会报错。
  - 注：`pytorch`的图片接口为`PIL.Image`库，该库读取的图片类型为`Image.Image`，而`cv2`读取的图片则与`numpy`库一致，即`numpy.ndarray`型。
- 

t 代指数据：

cpu转gpu使用`t.cuda()`

gpu转cpu使用`t.cpu()`

tensor转numpy使用`t.numpy()`

numpy转tensor使用`torch.from_numpy()`

cpu,gpu转variable使用`Variable(t)`

Variable转cpu, gpu使用`v.data`

注意：`y = Variable(t.cuda())`生成一个节点y，`y = Variable(t).cuda()`，生成两个计算图节点t和y

注：`torch 0.4.0`及其后续版本合并了`Variable`与`Tensor`，故`Variable`不再使用。GPU上的Tensor不能直接转为numpy，需先转为CPU上的Tensor再转为numpy。

---

## torchvision.save\_image

```
mul(255).add_(0.5).clamp(0, 255).permute(1, 2, 0).to('cpu', torch.uint8)
```

对于uint8类型，torch与numpy均为向下取整，故先+0.5再clamp。

```
torch.Tensor: a.to(torch.uint8)
numpy.array: a.astype(np.uint8)
```

## Relu

`torch.nn.ReLU(inplace=False)`

`inplace`为True，将会改变输入的数据，否则不会改变原输入，只会产生新的输出。默认为False。

## nn.ConvTranspose2d

$$H_{out} = (H_{in} - 1) \times stride - 2p + dilation \times (k - 1) + output\_padding + 1$$

反卷积即对应上采样过程，HW大小的计算对应卷积计算公式的逆过程。`nn.ConvTranspose2d`函数默认参数为：`dilation=1, output_padding=0`。

## torchvision

`toTensor()`中有归一化，且若是二维会扩成三维`[:, :, None]`。`ImageFolder`类中`pil_loader`返回时会`img.convert('RGB')`；`classes`为`[name]`，`class_to_idx`为`{name: idx}`，`samples`为`[(path, target)]`。

## cv2的坑

因cv2读取图片为BGR格式，若想将其转为RGB格式后转为tensor，`img = img[:, :, -1]`后使用`torch.from_numpy(img)`会报错。解决方案一：`img = img[:, :, -1].copy()` 解决方案二：`img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2RGB)`

## 调节学习率

在Pytorch 1.1.0及以后的版本中，应先更新优化器optimizer，再更新学习率，代码框架可如下所示：

```
scheduler = ...
for epoch in range(100):
    train(...)
    validate(...)
    scheduler.step()
```

## How to adjust Learning Rate

Prior to PyTorch 1.1.0, the learning rate scheduler was expected to be called before the optimizer's update; 1.1.0 changed this behavior in a BC-breaking way. If you use the learning rate scheduler (calling `scheduler.step()`) before the optimizer's update (calling `optimizer.step()`), this will skip the first

value of the learning rate schedule. If you are unable to reproduce results after upgrading to PyTorch 1.1.0, please check if you are calling `scheduler.step()` at the wrong time.

## 单节点多卡

**`torch.nn.DataParallel()`** model, optimizer 等均可用DataParallel包裹，即表示用多块GPU训练。

（`CUDA_VISIBLE_DEVICES=0,1,2` 此种方式仍为单卡训练，只是占用多块卡的显存。）

以model为例，其一旦被DataParallel包裹之后，其对应的参数state\_dict的keys前会多七个字符，即`module.`。所以在读写checkpoint时需注意，单卡时不能有`module.`，所以读取一个多卡训练的checkpoint，中间需加入`.module`，即由`model.state_dict()` 变为`model.module.state_dict()`，其实就相当于把读取的参数字典的keys去掉了前七个字符`module.`。当然了，若果存储模型时就选择单卡型，即

```
torch.save({'model': model.module.state_dict()}, save_path)
```

则读取时就不需进行去module的操作。同理，读取单卡checkpoint进行多卡训练时，按单卡代码定义好model(注意此时从CPU转到GPU上，即末尾加个`.cuda()`或`.to(devices)`，device需定义一下，可为`'cuda'`),optimizer等，最后加一个

```
model = torch.nn.DataParallel(model)
```

即可，此句代码相当于在model的state\_dict的keys前加了个`module.`。

总结:`torch.nn.DataParallel()` 相当于在checkpoint的state\_dict()的keys前加上了`module.`，意味着对应多卡；单卡的state\_dict()则无`module`，`model.module.state_dict()`则为去掉了`module.`的state\_dict()。

参考: [Missing key\(s\) in state\\_dict: Unexpected key\(s\) in state\\_dict:](#)

## multinomial

```
torch.multinomial(input, num_samples, replacement=False, out=None) → LongTensor
```

按权重张量input的概率采样num\_samples次。

参考: [torch.multinomial\(\)理解](#)

## load\_lua -> torchfile.load

pytorch由0.4版本升级为1.0+版本后，一些函数会发生变化。对于训好的老式参数模型，读取函数由`load_lua`变为`torchfile.load`。在一次实际操作中，记读取的模型为`vgg`，则其第一层的权重调用方式由`vgg.get(0).weight` 变为`vgg.modules[0].weight`。

## num\_works

`torch.utils.data.DataLoader`常以batch的方式读取数据，其参数`num_works`表示所用核数（并行读取）。但需注意一次需运行两个神经网络时，且两个神经网络有数据联系时，有一种报错取`num_works=0`即可解决。例如在风格迁移做数据增强的实验中，风格迁移本身需调用一个VGG网络结构，而分类采用的ResNet50。

---

## Tensorflow

---

### tf.Session()

`sess.run()` 返回的不是张量类型，为numpy类型，如`np.ndarray`, `np.float32`等。

tensorflow由`Session.run()`或`eval()`返回的任何张量都是numpy数组类型。

```
with tf.Session().as_default() as sess:
    code A
code B
```

加了`as_default()`后会话结束仍可输出`run()`，`eval()`的值，即在code B对应的代码块仍可调用这些函数。

---

### tensorflow 之 checkpoint

```
tf.train.get_checkpoint_state(checkpoint_dir,latest_filename=None)
```

该函数返回的是checkpoint文件CheckpointState proto类型的内容，其中有`model_checkpoint_path`和`all_model_checkpoint_paths`两个属性。其中`model_checkpoint_path`保存了最新的tensorflow模型文件的文件名，`all_model_checkpoint_paths`则有未被删除的所有tensorflow模型文件的文件名

参考: <https://blog.csdn.net/change4foreve/article/details/80268522>

---

### 选择GPU

#### 1. `tf.device('/gpu:2')`

虽然指定了第2块GPU来训练，但是其它几个GPU也还是被占用，只是模型训练的时候，是在第2块GPU上进行。

#### 2. `os.environ['CUDA_VISIBLE_DEVICES']='2'`

在训练模型的时候，使用了第2块GPU，并且其它几块GPU也没有被占用，这种就相当于在我们运行程序的时候，将除第2块以外的GPU全部屏蔽了，只有第2块GPU对当前运行的程序是可见的。同样，如果要指定2, 3块GPU来训练，则上面的代码中的'2'改成'2, 3'即可。

#### 3. `CUDA_VISIBLE_DEVICES=2 python train.py`

在终端中运行命令时选择GPU。

## tf.nn

1. 如果只是想快速了解一下大概，不建议使用`tf.nn.conv2d`类似的函数，可以使用`tf.layers`和`tf.contrib.layers`高级函数。
2. 当有了一定的基础后，如果想在领域进行深入学习，建议使用`tf.nn.conv2d`搭建神经网络，此时会帮助你深入理解网络中参数的具体功能与作用，而且对于loss函数需要进行正则化的时候很便于修改，能很清晰地知道修改的地方。而如果采用`tf.layers`和`tf.contrib.layers`高级函数，由于函数内部有正则项，此时，不利于深入理解。而且如果编写者想自定义loss，此时比较困难，如果读者想共享参数时，此时计算loss函数中的正则项时，应该只计算一次，如果采用高级函数可能不清楚到底如何计算的。

## 卷积探讨

输出大小m与输入大小n的关系，其中p表示补丁padding大小，k表示卷积核kernel大小，s表示滑动步长stride:

$$m = \frac{n + 2*p - k}{s} + 1$$

那么当不能整除时，各大框架如何处理呢？

先温故一下两大框架的2维卷积函数：

```
tf.nn.conv2d(input, filter, strides, padding)
```

其中input大小为[batch, height, width, channel\_in]， filter大小为 [height\_kernel, width\_kernel, channel\_in, channel\_out], strides为 [1, stride, stride, 1], padding有'SAME'和'VALID'两个选项。

```
torch.nn.Conv2d(in_c, out_c, kernel_size, stride=1, padding=0, dilation=1,
groups=1, bias=True)
```

其中参数一看就明白（论torch的可读性），就不赘述了。

**Tensorflow**卷积池化均向上取整，简单粗暴。其有'SAME'和'VALID'两种补丁模式：前者超过原图边界处用0填充，当kernel为奇数时，padding可能只补一边；后者确保不超过边界，可能会丢失一些信息。要保持图片尺寸不变，看一个特例，即常用stride=1，且kernel为奇数，此时只需  $k-2p=1$  即可。

**PyTorch**则向下取整，。以Resnet经典一层（[1x1, 3x3, 1x1] + [1x1] shortcut）为例，padding为0输出大小为： $m = \lfloor \frac{n-1}{s} \rfloor + 1$  当s=1时，大小不变；当s=2时，若输入n为偶数则m为其一半，为偶数则m相当于对n/2向上取整。

当padding只补一边时很有意思，caffe补左上，Tensorflow补右下，Pytorch补一圈(仍要保证大小不变时有待探究)。

## 感受野

$$RF_n = RF_{n-1} + (kernel\_size - 1) * stride$$



RF(n): 当前层感受野 RF(n-1): 上一层感受野 kernel\_size: 当前层卷积核大小 stride: 之前所有层stride的乘积

特殊: 二维stride=1时, 共 $l$ 层, 每层kernel大小均为 $k$  (即 $k \times k$ ), 则最后一层像素点感受野为  $(k - 1) * l + 1$

## ResNet

Bottleneck每个block出去channel 为 planes \* expansion, 如 512 \* 4 。

(N,C,W,H)

tensorflow默认为NHWC, 其访存局部性更好; 而NCHW为GPU推荐方式。

## 优化器

据说SGD比ADAM稳定。

## training accuracy

某些情况下全体数据集上的training accuracy显示为100%时不一定为100%, 如在采用BatchNormalization模块时,  $\mu$ 和 $\sigma$ 随着batch变化而变化, 而训练集上的准确度是以batch为单位来测量的。

## Python

### np.clip()

上下界截取。

### np.random.choice()

`random.choice()`函数每次只能选择一个, 而`np.random.choice()`则可选择多个, 但需注意一个默认的参数`replace=True`, 表示选取的元素可能重复。

如下代码表示从`a`中不重复地选取三个元素, `a`可以是`list`、`np.array`等类型, 其中每一个元素被选到的比例均记录在参数`p`中。 `np.random.choice(a, 3, replace=False, p=[*])`

## 排序

<code>a.sort()</code>	<code>a</code> 也变	返回	<code>None</code>
<code>sorted(a)</code>	<code>a</code> 不变	返回	变后结果

## zip

python3中 `zip()` 返回iterator, 没有`.sort()`属性, 可`list(zip())`再调用`sort()` 或者 直接`sorted(zip())`。

`zip(*a)` 解压

---

`eval()`

`eval()`函数十分强大, 官方demo解释为: 将字符串str当成有效的表达式来求值并返回计算结果。

---

f-string

```
f"string"
```

类似`str.format()`接受的格式字符串。注: Python3.6才开始有。

参考: [python3.6 新特性: f-string PEP 498: Formatted string literals](#)

---

glob

`glob.glob()`函数, 里面的通配符匹配, 在Windows下是不区分大小写的, 而在Linux下是区分大小写的。

故比如在Windows中读取图片时, \*.jpg和\*.JPG若都放在形参里, 则会读取两次, 注意。

另需注意`glob.glob()`搜索时需有分隔符, 即 \ 或 / , 不然搜索结果为空。

推荐写法:

```
import glob
import os
imgs = glob.glob(os.path.join(img_path, '*.jpg'))
for img in imgs:
    print(os.path.split(img)[-1])
```

总结: `glob.glob`的参数是一个只含有方括号、问号、正斜线的正则表达式, 同时也是shell命令。

---

`os.path.dirname(__file__)`

在脚本test.py里写入`print(os.path.dirname(__file__))`。

- 当脚本是以完整路径被运行的, 那么将输出该脚本所在的完整路径, 比如:

```
python d:/pythonSrc/test/test.py
输出: d:/pythonSrc/test
```

- 当脚本是以相对路径被运行的，那么将输出空目录，比如：

```
python test.py  
输出：空字符串
```

## argparse

```
import argparse  
parser = argparse.ArgumentParser()  
parser.add_argument('-n', '--name')  
args = parser.parse_args()
```

当 `-n` 和 `--name` 同时存在时，默认采用后者。命令行中输入二者均可（如 `python test.py -n ht`），代码中调用时用全称即 `args.name`。

### bool型argparse 坑

在使用argparse时发现无法传递bool型变量，无论命令行输入True还是False，解析出来之后都是True。因为输入首先均作为str类型处理。

出错版本：代码test.py中

```
parser.add_argument('--trained', type=bool, default=False)
```

解决办法1：注册自定义回调函数：

```
def str2bool(v):  
    if v.lower() in ('yes', 'true', 't', 'y', '1'):  
        return True  
    elif v.lower() in ('no', 'false', 'f', 'n', '0'):  
        return False  
    else:  
        raise argparse.ArgumentTypeError('Unsupported value encountered.')
```

从而将type由bool改为str2bool即可：

```
parser.add_argument('--trained', type=str2bool, default=False)
```

解决办法2：将bool型变为str型：

```
parser.add_argument('--trained', type=str, default='False')
```

在主函数中对应判断稍加修改：

```
if args.trained == 'False':
    code1
else # elif args.trained == 'True'
    code2
```

解决办法3: (推荐!!!)

argparse有参数action, 取值有两种:

```
action='store_true'
action='store_false'
```

此时运行代码的命令行只需要参数名 `--trained` 即可，其后不需输入具体参数。

`action='store_true'` 意味着 `trained` 取值默认为 `False`。即 `python test.py` 时 `trained` 取值为 `False`；而 `python test.py --trained` 时 `trained` 取值变为 `True`。若 `argparse()` 中添加 `default`, 则 `trained` 默认取值与 `default` 值相同。

`action='store_true'` 分析同理。

参考: <https://stackoverflow.com/questions/15008758/parsing-boolean-values-with-argparse>

## class

class 里面有多个类的属性时，如多个全连接层 `fc1`, `fc2`, `fc3`:

1. 采用 `setattr` 和 `getattr`

```
setattr('fc%i', i)
```

2. 直接 `self` 里构造一个 list

## `__call__()`

所有的函数都是可调用对象。

一个类实例也可以变成一个可调用对象，只需要实现一个特殊方法 `__call__()`

## `__dir__()`

取类的属性，如`a.__dir__()`，`a`表示一个类的对象。

## Python函数——传对象(call by object)

结论：Python不允许程序员选择采用传值还是传引用。Python参数传递采用的肯定是“传对象引用”的方式。这种方式相当于传值和传引用的一种综合。如果函数收到的是一个可变对象（比如字典或者列表）的引用，就能修改对象的原始值——相当于通过“传引用”来传递对象。如果函数收到的是一个不可变对象（比如数字、字符或者元组）的引用，就不能直接修改原始对象——相当于通过“传值”来传递对象。

测试：numpy数组也是“传引用”，不想传引用时可采用：

```
import copy
def temp(A):
    x = copy.copy(A)
    .....
```

注意对于list等涉及两个维度时可能需采用`copy.deepcopy()`。

举例：

```
a = [[1, 2], [3, 4], 5]
print(a)

b = a.copy()
print(b)

b[0][0] = 9999
print(b)
print(a)

c = a.copy()
print(c)
c[2] = 8888
print(c)
print(a)
```

输出为：

```
[[1, 2], [3, 4], 5]
[[1, 2], [3, 4], 5]
[[9999, 2], [3, 4], 5]
[[9999, 2], [3, 4], 5]
[[9999, 2], [3, 4], 5]
[[9999, 2], [3, 4], 8888]
[[9999, 2], [3, 4], 5]
```

---

## globals()

该函数会以字典类型返回当前位置的全部全局变量。

---

## zfill

```
str.zfill(n)
```

字符串前面补0 至n位(str指代字符串)。

---

## ravel() & flatten()

`a.ravel()`和`a.flatten()`效果一样。但前者是产生视图，令`b=a.ravel()`，`b`变`a`也变，`flatten`则不变。但

```
b = a.ravel()
b is a      输出: False
c = a.flatten()
c is a      输出: False
```

---

## np.rollaxis ( )

改变维度顺序。

```
np.rollaxis(a, n1, n2)
```

`a`是一个数组，将第`n2`个维度移到`n1`维度前。常见于图片张量中，比如`C x H x W`通过`np.rollaxis(a, 2, 1)`变为`C x W x H`。

测试样例：

```
import numpy as np
a = np.arange(24).reshape(2, 3, 4)

print(a, '\n')

print(np.rollaxis(a, 2), '\n')

print(np.rollaxis(a, 2, 1), '\n')
```

```
print(np.rollaxis(a, 1, 0), '\n')

print(np.rollaxis(a, 1, 2), '\n')
```

输出:

```
[[[ 0  1  2  3]
   [ 4  5  6  7]
   [ 8  9 10 11]]

 [[12 13 14 15]
  [16 17 18 19]
  [20 21 22 23]]]

[[[ 0  4  8]
   [12 16 20]]

 [[ 1  5  9]
  [13 17 21]]

 [[ 2  6 10]
  [14 18 22]]

 [[ 3  7 11]
  [15 19 23]]]

[[[ 0  4  8]
   [ 1  5  9]
   [ 2  6 10]
   [ 3  7 11]]

 [[12 16 20]
  [13 17 21]
  [14 18 22]
  [15 19 23]]]

[[[ 0  1  2  3]
   [12 13 14 15]]

 [[ 4  5  6  7]
  [16 17 18 19]]

 [[ 8  9 10 11]
  [20 21 22 23]]]
```

```
[[[ 0  1  2  3]
   [ 4  5  6  7]
   [ 8  9 10 11]]

 [[12 13 14 15]
  [16 17 18 19]
  [20 21 22 23]]]
```

---

## matplotlib

matplotlib在终端中不能显示图（通过ssh等连接Linux服务器）

```
import matplotlib as mpl
mpl.use('Agg')
import matplotlib.pyplot as plt
```

注：前两句必须在第三句前面。

matplotlib经常用在python shell中用作交互式编程，也有将其作为类似wxpython和pygtk这样的图形化界面使用，也有将其用在网络应用服务器中动态提供图片。因此为了能够包含所有的这些需求，matplotlib提供了指向不同输出的后端，相对应的前端就是用户编写使用的代码接口。后端包含两类，一类是user interface backends（用于pygtk, wxpython, tkinter, qt4, or macosx这类的交互式后端），另一类则是hardcopy backends（主要用于PNG, SVG, PDF, PS这类图片渲染并保存）。

**Agg**是一个非交互式后端，这意味着它不会显示在屏幕上，只保存到文件。

---

## plt.plot()

```
from matplotlib import pyplot as plt
```

- 保存图片 `plt.savefig()` 函数第一个参数为保存路径，如\*.png，但png等格式图片清晰度有损，而存为\*.svg为无损格式，svg格式可通过浏览器打开。另一个参数为**dpi**，其值越大图片的分辨率越高，**dpi=500**在一定程度上已经很清晰了。
- 调节坐标轴刻度 基础些的为**xticks**, **yticks**, **xticks(position, label, rotation)**表示在position位置标注label，这两个一般为List型，rotation控制标注的旋转。而进阶一点则可借助**MultipleLocator**，其后的参数表示刻度间距，而对应的在**xlim**, **ylim**取值错开一点可使第一个标注点不在原点。如下例所示：

```
from matplotlib.pyplot import MultipleLocator
...
plt.xticks(range(2, 21, 2), list(range(2, 21, 2)))
ax = plt.gca()
y_major_locator = MultipleLocator(2)
ax.yaxis.set_major_locator(y_major_locator)
plt.ylim(57.5, 76.5)
...
```





---

## opencv2

---

### resize

先宽再高！

---

cv2读取图片默认为BGR模式，且`imshow`, `imwrite`也都对应BGR模式！

**BGR->RGB:**

```
img_rgb = img[:, :, ::-1]
```

或

```
b, g, r = cv2.split(img)
img_rgb = cv2.merge([r, g, b])
```

或

```
img_rgb = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2RGB)
```

注意Image包(`from PIL import Image`)读取图片时会取该图片的实际通道数，而.png等类型图片会有4个通道，即除R、G、B三个外还有一个透明度A，以R为例，此时计算公式为： $R = \alpha * R + (1-\alpha) * A$ ， $\alpha=1$ 时即对应RGB。故若Image读取此类图只想得到RGB三通道，需

```
Image.open(img_path).convert('RGB')
```

而cv2的 `imread` 函数读取方式参数有 `cv2.IMREAD_COLOR`, `cv2.IMREAD_UNCHANGED`, `cv2.IMREAD_GRAYSCALE` 等，默认即为 `cv2.IMREAD_COLOR`，会自动得到三通道图。

---

像素取值为0~255时，`cv2.imshow()`函数的参数矩阵元素必须为整数，一般取`np.uint8`型。但`cv2.imwrite()`存图时参数可以不为整数，相反取整之后可能存在一定的色彩失真（若肉眼能观察到）。

---

## MATLAB

---

## MATLAB bsxfun

对两个矩阵A和B之间的每一个元素进行指定的计算（函数fun指定）；并且具有自动扩维的作用。

例如：

```
J=bsxfun(@minus,im,A);
J=bsxfun(@rdivide,J,F4);
J=bsxfun(@plus,J,A);
```

参考：[MATLAB bxfun](#)

---

## Python 与 MATLAB的一些函数区别（细节）

Python中的matrix类型对象加个 **.A** 可变为np.array型对象。

**MATLAB**  $A \setminus b$  即求解 $Ax=b$ 时的 $x$ , 当A不是方阵时仍可求解, 所以比 $\text{inv}(A)*b$ 要强大些; Python中 $A \setminus b$ 不是方阵时则不行, 可采用最小二乘思想求解, 如求 $A' A x = A' b$ 。

**spdiags函数** Python中位于scipy.sparse中, 当形参为spdiags(A, d, m, n)时, Python和MATLAB中的A为转置关系。

**svd分解** Python中位于np.linalg中,  $U, S, V = \text{svd}(A)$

如A为3x5矩阵, 则MATLAB中结果为: U: 3x3 S: 3x5 V:5x5, S为只有主对角元素非零的矩阵 Python中U V一致, S为一向量。两种S可通过diag命令互相转化。对于svd的其他参数, MATLAB的svd(A, 'econ')对应Python中的svd(A, full\_matrices=False), 注意此时前者返回的U S V维度分别为3x3 3x3 5x3, 后者则为3x3 1x3 3x5, 即除了S不同外, V又为转置关系。

---

## 复数域

MATLAB一个复数矩阵(向量也为矩阵)记为A, 则  $A'$  表示A的共轭再转置, 而  $A.'$  才表示A的转置,  $\text{conj}(A)$  表示A的共轭。

Python中则 $A.T$ 表示A的转置,  $A.\text{conjugate}()$ 或者 $\text{np.conjugate}(A)$ 表示A的共轭。

所以, 当翻译MATLAB代码为Python时, 若为复数域上的矩阵, MATLAB中出现 $A'$ 时, Python务必对应为 $A.\text{conjugate}().T$ 。

另python中有个 $\text{np.vdot}()$ 函数,  $\text{np.vdot}(a, b)$ 中两个形参都必须为向量(1xn,nx1矩阵也可), 但a、b不管是行还是列向量表示都不影响。 $\text{np.vdot}(a, b)$ 表示a先取共轭再与b做内积(即点乘求和), 故返回值为一个数值。(而 $\text{np.dot}(a, b)$ 时, 若a为1xn, b为nx1, 返回值为1x1矩阵, 即[[ value ]])

---

## Linux

bash

推荐bash，比sh更强大。shell开头写

```
#!/bin/bash
```

---

## adduser

增加用户

---

## ls

ls隐藏pyc文件：

```
alias ls='ls -I*.pyc'
```

注：第一个ls可任意命名。

---

## 软链接

`ln -s 原链接路径 软链接路径`

在链接路径有多层嵌套时，建议采用绝对路径避免出错。

---

## ssh

图形界面：

```
ssh -X user_name@user_IP
```

---

## 查看CPU GPU使用情况

查看GPU

```
nvidia-smi
```

动态查看GPU，时间间隔为0.5

```
watch -n 0.5 nvidia-smi
```

查看CPU（按q退出）

```
top
```

查看显卡cuda版本

```
cat /usr/local/cuda/version.txt
```

---

## 输出机制

stdout和stderr两种模式，对应编号分别为1和2。[cmd] >[filename] 表示将输出直接写入filename，但若报错仍打印在终端屏幕。要使错误也写入文件，不打印在终端，末尾加个2>&1即可，即

```
[cmd] >[filename] 2>&1
```

若既想把输出打印在终端，又写入文件，则借助tee：

```
[cmd] |tee [file]
```

注意tee不能写入错误，且发现运行python命令时调到schedule库时，并未在终端打印信息。此时加个-u即可解决！默认输出会优先输出stderr，因其不需缓存，而python -u则意味着完全按照程序顺序输出。（将python执行脚本输出到屏幕结果直接重定向到日志文件的情况下，使用-u参数，这样将标准输出的结果不经缓存直接输出到日志文件。）

· 上述写入文件命令均为覆盖性写入，若想在尾部追加写入，则对应修改为：把>改为>>；tee后加入-a。  
即：

```
[cmd] >>[filename] 2>&1  
[cmd] |tee -a [file]
```

推荐eg.:

```
python -u train.py |tee train.log
```

注： 命令行结尾有&相当于并行，即在一个终端窗口里各命令可以同时运行，运行了一行命令后可以继续输入。而没有&相当于串行，按顺序执行命令，前一命令运行结束后才会运行下一条命令，但前提是前一命令能正常运行，不会报错。

## export & echo

linux环境下每次新打开一个窗口都会预执行`~/.bashrc`。`export` 给变量赋值，`echo` 查看变量值。

但注意变量生效区域：`case1`: tmux环境下，左边窗口`export`, 右边窗口`echo`为空。`case2`: 在当前窗口中新建一个脚本`ht.sh`, `vim ht.sh`, 在其中`export`, 关掉脚本并 `bash ht.sh`后，`echo`也为空。若`export`写进`~/.bashrc`, 则一直生效。`case3`: 在当前窗口`export`, 然后`vim ht.sh`, 在里面`echo`有值。

发散：配置**CUDA**环境 应在主函数开头便写好 `export CUDA_HOME=...` 等；若想一直生效，写进`~/.bashrc`即可。

---

## tar

- c: create, 建立压缩档案
- x: 解压
- z, -j: 分别表示以gzip和bzip2格式压缩解压
- v: 显示解压或压缩过程
- C: 指定目录, 需提前创建
- t: 查看内容
- r: 向压缩归档文件末尾追加文件
- u: 更新原压缩包中的文件
- f: (必需参数)使用档案名字, 该参数是最后一个参数, 后面只能接档案名。

解压:

```
tar -xvf file.tar //解压 tar包

tar -xzvf file.tar.gz //解压tar.gz

tar -xjvf file.tar.bz2 //解压 tar.bz2

tar -xZvf file.tar.Z //解压tar.Z

unrar e file.rar //解压rar

unzip file.zip //解压zip方式1

tar -zcvf *.zip // 解压zip方式2
```

压缩:

```
tar -cvf jpg.tar *.jpg //将目录里所有jpg文件打包成jpg.tar

tar -czf jpg.tar.gz *.jpg //将目录里所有jpg文件打包成jpg.tar后, 并且将其用gzip压缩, 生成一个gzip压缩过的包, 命名为jpg.tar.gz
```

```
tar -cjf jpg.tar.bz2 *.jpg //将目录里所有jpg文件打包成jpg.tar后，并且将其用bzip2压缩，生成一个bzip2压缩过的包，命名为jpg.tar.bz2
```

```
tar -cZf jpg.tar.Z *.jpg //将目录里所有jpg文件打包成jpg.tar后，并且将其用compress压缩，生成一个umcompress压缩过的包，命名为jpg.tar.Z
```

```
rar a jpg.rar *.jpg //rar格式的压缩，需要先下载rar for linux
```

```
zip jpg.zip *.jpg //zip格式的压缩，需要先下载zip for linux
```

注：若压缩时想排除一些文件或文件夹，可借助`--exclude`参数，排除多个文件(夹)时则使用多次`--exclude`，另排除的文件夹最后不要加`/`。例如：`tar -czvf ht.tar.gz images --exclude=1.png --exclude=images/monkey`

---

## scp

文件数过多等情况下，可能未完全复制，先设置超时时间为无穷大即可。

```
set timeout=-1
```

But failed!

建议先打包(压缩)再复制。

## Ctrl类快捷键

**Ctrl+A**: 光标移到行首。 **Ctrl+E**: 光标移到行尾。 **Ctrl+S**: 冻结窗口。注意：这不是保存的命令。当屏幕输出过快时，用户可冻结窗口来查看瞬时的输出。 **Ctrl+Q**: 取消冻结窗口。

## 查看位置

查看安装应用的位置，如Python, ls(package代，下同)等：

```
which package
```

查看Python中安装的库的位置，如numpy,torch等，可通过pip:

```
pip show package
```

---

## Linux查看文件大小数量

当前文件夹总大小

```
du -sh
```

当前文件夹下各文件大小

```
du -sh *
```

当前文件夹下 文件+子目录 个数:

```
ls -l |wc -l
```

当前文件夹下 文件 数目

```
ls -l |grep ^-|wc -l
```

可在`~/.bashrc`中 `alias` 该命令， 比如别称为`cal_num`，输入简洁。

---

## Linux 查看硬盘分区内存

```
df -hl
```

## 查看/杀死 进程

查看进程:

```
ps -ef |grep [process-name]
```

杀死进程:

```
kill -9 [process-number]
```

---

## ps ax | grep python

查看其他人在运行的代码。

---

在服务器上某目录下输入：

```
python -m http.server
```

再在自己电脑浏览器中输入 服务器IP:8000 即可访问该目录。

---

## dos2unix

因格式原因，有时候文件从windows复制到linux系统后执行会报错，比如代码文件中的回车空格等问题。先执行一句 `dos2unix(filename)` 即可。

---

## windows 远程连接 linux

### linux上安装xrdp

注意第一次连接到某个用户前该用户需在linux上运行：

```
echo "xfce4-session" > ~/.xsession
```

然后（此步似乎也可以跳过）

```
sudo service xrdp restart
```

**windows**上按“win+R”后输入**mstsc**，输入对应的IP、用户名、密码即可。

参考：[Windows10远程桌面Ubuntu16.04](#)

[Linux和Windows间的远程桌面访问](#)

---

## rename

将文件\*中的from重命名为to:

```
rename 's/from/to/' *
```

---

## vim

三种模式名字：命令行模式，插入模式，末行模式

命令行模式中输入:或undo表示撤销。（注：命令行模式下输入:即进入了末行模式。）



查找函数定义处等: 命令行模式下输入 `;jd`

搜索: 命令行模式下输入 `/usr` (`usr`为待搜索字符串, 回车即到该字符串处)

`n` 查看下一个匹配; `N` 上一个

命令行模式下:

```
v 按字符复制
V 按行复制
Ctrl+V 按块复制
```

使用`v`命令进入`visual`模式后:

```
d 剪切
y 复制
p 粘贴
^ 选中当前行, 光标位置到行首 (或者使用键盘的HOME键)
$ 选中当前行, 光标位置到行尾 (或者使用键盘的END键)
```

使用`Ctrl+V`进入块模式后, 可以进行多列的同时修改 (比如多行注释, `python`中为插入`#`), 修改方法是: 选中多列, 按键`Shift+i`进行块模式下的插入, 输入字符之后, 按键`ESC`, 完成多行的插入。

设置自动缩进后, 整段复制时下一句会比上一句多个`Tab`, 解决办法:

复制前在末行模式输入: `set paste`

取消则: `set nopaste`

替换文字:

在末行模式输入: `{作用范围}s/{目标}/{替换}/{替换标志}` 例如:`%s/foo/bar/g`会在全局范围(`%`)查找`foo`并替换为`bar`, 所有出现都会被替换 (`g`)。

`~/vimrc`

变量名	缩写	含义
<code>tabstop=X</code>	<code>ts</code>	编辑时一个 <code>TAB</code> 字符占多少个空格的位置。
<code>(no)expandtab</code>	<code>(no)et</code>	是否将输入的 <code>TAB</code> 自动展开成空格。开启后要输入 <code>TAB</code> , 需要 <code>Ctrl-V&lt;TAB&gt;</code>
<code>(no)smartindent</code>	<code>si</code>	基于 <code>autoindent</code> 的一些改进(原版本为 <code>autoindent</code> )
<code>shiftwidth=X</code>	<code>sw</code>	使用每层缩进的空格数。
<code>softtabstop=X</code>	<code>sts</code>	方便在开启了 <code>et</code> 后使用退格 ( <code>backspace</code> ) 键, 每次退格将删除 <code>X</code> 个空格

在`Vim`中还可以进行自动缩进, 主要有`cindent`、`smartindent`和`autoindent`三种。

cindent Vim可以很好的识别出C和Java等结构化程序设计语言，并且能用C语言的缩进格式来处理程序的缩进结构。可以使用以下命令，启用cindent缩进结构：

```
:set cindent
```

smartindent 在这种缩进模式中，每一行都和前一行有相同的缩进量，同时这种缩进形式能正确的识别出花括号，当遇到右花括号}，则取消缩进形式。此外还增加了识别C语言关键字的功能。如果一行是以#开头的，那么这种格式将会被特殊对待而不采用缩进格式。可以使用以下命令，启用smartindent缩进结构：

```
:set smartindent
```

autoindent 在这种缩进形式中，新增加的行和前一行使用相同的缩进形式。可以使用以下命令，启用autoindent缩进形式。

```
:set autoindent
```

参考：[VIM学习笔记 缩进 \(Indent\)](#)

---

我的~/.vimrc

```
set ts=4
set expandtab
set autoindent
```

使vim在三种模式下光标不一样：

```
if exists('$TMUX')
    let &t_SI = "\<Esc>Ptmux;\<Esc>\<Esc>]50;CursorShape=1\x7\<Esc>\\\"
    let &t_EI = "\<Esc>Ptmux;\<Esc>\<Esc>]50;CursorShape=0\x7\<Esc>\\\"
else
    let &t_SI = "\<Esc>]50;CursorShape=1\x7\"
    let &t_EI = "\<Esc>]50;CursorShape=0\x7\"
endif
```

---

vim自动补全

候选框挥之不去，很烦！

```
Ctrl+Y
```

表示退出下拉窗口，并接受当前选项。

其他：

```
Ctrl + P: 向前切换成员  
Ctrl + N: 向后切换成员  
Ctrl + E: 退出下拉窗口，并退回原来录入的文字
```

参考：[vim中自动补全的快捷键](#)

---

## vim Bundle

插件管理：· 第一步：安装vundle

```
git clone https://github.com/VundleVim/Vundle.vim.git ~/.vim/bundle/Vundle.vim
```

· YouCompleteMe安装完成时，即在vim末行运行:PluginInstall后，需进入其文件夹下运行：

```
./install.py
```

注：此时需要已经安装cmake；YCM文件夹里的第三方库里有谷歌的成分，笔者有一段时间下载不了。(发挥聪明才智，把以前编译好的YCM文件夹直接拷过去就好了)

· 清除不要的插件，在.vimrc中注释掉对应行后，在末行模式运行：

```
BundleClean
```

---

## pip

从清华镜像源更新gpu版本tensorflow

```
pip install -i https://pypi.tuna.tsinghua.edu.cn/simple/ --upgrade tensorflow-gpu
```

清华镜像网站设为默认网站

```
pip install pip -U
pip config set global.index-url https://pypi.tuna.tsinghua.edu.cn/simple
```

---

## conda

```
conda create -n python3 python=3.5 (python3为自定义name, 下同; 3.5为指定python版本)
conda activate python3
conda deactivate

conda install -n python3 package (package代指库, 如tensorflow)
conda remove -n python3 package (全删则package改为--all)

conda env list 查看所有配置环境, 等价于 conda info --envs
conda list -n python3 查看名为python3环境下所有库
conda search package

conda install -c spyder-ide spyder=3.0.0 指定包的来源(以spyder为例)
(加一个-c表示从http://anaconda.org下载资源包)
例:
conda install -c cjj3779 tensorflow-gpu
conda install -c conda-forge opencv
conda install --channel https://conda.anaconda.org/menpo opencv3

conda install numpy=1.12.1

conda info tensorflow-gpu=1.2.1
```

`-c` 与 `--channel` 为同一内容的两种表达形式 如安装bottleneck时在anaconda官网搜到一个源头为pandas/bottleneck, 则 `--channel https://anaconda.org/pandas` 等价于 `-c pandas`

```
添加清华镜像网站:
conda config --add channels
https://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/anaconda/pkgs/free/
搜索时显示通道地址:
conda config --set show_channel_urls yes
恢复默认源:
conda config --remove-key channels
显示所有源:
conda config --show channels

没有直接重命名, so间接方式:
conda create --name [newname] --clone [oldname]

一次实际配置时记录:
安装Pytorch:
```

```
conda install pytorch=0.4.1 cuda80 -c pytorch
conda install torchvision=0.2.1 cuda80 -c pytorch
安装opencv:
conda install opencv -c anaconda
(笔者所装为3.4.2版本, hdf5库版本不匹配, 所以需先卸载hdf5:
conda remove hdf5)
```

pip与conda关系:

pip是python自带的, 而conda是安装anaconda或者miniconda提供的, 俗称的蟒蛇软件商给的, conda可以用来安装管理python, pip当然不能管理python, pip是python下的, 所以用pip来装python不可能, conda却可以装python。

有的人不用conda去管理python环境, 他们自己安装自己要的python各个版本, 然后通过修改全局变量来实验使用哪个版本。(全局变量就是比如你在某路径中输入python, 要使可以运行在其他路径下的python.exe, 那么这个python.exe就必须为全局变量。)

通过conda安装的工具包比如tensorflow只会出现在conda list中, 不会出现在pip list中, 倒过来也一样。

---

## Linux更改默认Python版本

```
ls /usr/bin/python*
alias python='/usr/bin/python3.5'
```

---

## 查看网关

```
route
```

---

## slurm集群管理

**srun**, **sbatch**和**salloc**为三大提交任务命令。**salloc**为交互式, 任务结束后不一定及时释放资源, 对于按时长收费的集群请慎重; 个人喜欢用**srun**, 其与**2>&1 |tee [log name]**配合, 可以在写入文件的同时输出到屏幕上, 甚是舒服; **sbatch**虽然有**-o**命令表示输出文件, 但使用该命令后不能输出到屏幕上。

**srun**参数众多, 如下列出其单字母简称和对应的全称:

```
srun
-J, --job-name=[job name]
-p, --partiton=[node partition]
--gres=[资源, 如 gpu:2 表示申请两块gpu]
-c, --cpus-per-task=[*]
-n, ntasks-per-node=[*]
-t, --time=[run time]
-q, --qos=[priority level, low/normal/high]
```

```
-o, --output=[output file]  
[task command]
```

以北大未名一号为例，

```
srun --job-name=STL-train --gres=gpu:2 --qos low --time 120:00:00 python -u  
train.py 2>&1 |tee train.log
```

查询节点资源：

```
sinfo
```

查询用户任务：

```
squeue -u [username]
```

取消任务：

```
scancel [JOB_ID]
```

---

## tmux

注：集群上不同节点tmux已建session可能不同。

重命名session:

```
tmux rename-session -t [old-name] [new-name]
```

---

## \$PATH

配置环境变量，需加入某个应用时，将相应bin文件的路径添加到 ~/.bashrc 文件中。如：

```
export PATH="$PATH:/home/hongt/anaconda3/bin"
```

其中\$PATH即为已有的环境变量；务必使用双引号！

---

# Mac

---

## 常用快捷键

`command + shift + 4` 部分截屏 `control + space` 切换输入法 `control + command + A` QQ截屏 `command + C` 复制 `command + option(alt) + V` 剪切粘贴

---

## 新建文件

在终端输入：

```
touch filename
```

---

## 隐藏文件

查看隐藏文件：

```
ls -la
```

在访达中可见隐藏文件和.开头文件：

```
defaults write com.apple.Finder AppleShowAllFiles YES  
killall Finder
```

---

# Markdown

---

## Markdown 超链接

```
[name](url "hint")
```

在url后面输入 空格加双引号下的提示文字 则鼠标放在该超链接时即会显示该提示文字。

---

## Markdown 空格

**shift+space** 可切换空格大小（全半角之区别？）(之后再按几个空格就有几个空格，若未这样做按多少个空格都之显示一个空格)。按两个空格即表示换行。

此法对MarkdownPad 2 编辑器有效，而VSCode无效？

---

## Markdown 代码

`code` 表示行内代码。

...

code

...

表示行间代码。

---

## Markdown 公式

在HTML Head编辑器导入相应文件。

基本与Latex语法一致，但\在Markdown中为转义字符，故行内公式\$ A \$ 变为  $A$ 。（A代指公式）用visual studio code编辑则\$ \$ 或  $\mathbb{R}$  即可。

用VSCODE预览公式时没问题，但导出为pdf，html等时公式仍显示源码。解决办法有二，其一为在文档开头写入：

```
<script type="text/javascript"
src="http://cdn.mathjax.org/mathjax/latest/MathJax.js?config=TeX-AMS-
MML_HTMLorMML"></script>
<script type="text/x-mathjax-config">
    MathJax.Hub.Config({ tex2jax: {inlineMath: [['$', '$']]}}, messageStyle: "none"
});
</script>
```

其二为在VSCODE中安装Markdown+Math插件。

## Markdown 图片

插入GitHub上的图片预览不能显示时，把图片链接地址中的 blob 换成 raw 即可！

## Markdown 目录

用VSCODE编译，将光标置入待插入位置，按Ctrl+Shift+P，在弹出框里输入ctoc即可。

---

# LaTeX

---

## VSCode 编译器

Ctrl + Alt + B 一次编译 Ctrl + Alt + R 选择recipe，此时才能显示目录、摘要等。Ctrl + Alt + J 正向查找，即选中LaTeX代码后按此快捷键可定位到PDF中的对应文本。

参考：[使用VSCode编写LaTeX](#) [LaTeX技巧932：如何配置Visual Studio Code作为LaTeX编辑器\[新版更新\]](#)



一些符号代码

`\pm`  $\pm$  `\equiv`  $\equiv$  `\approx`  $\approx$  `\leq`  $\leq$  `\leqslant`  $\leqslant$

`\raggedright` 两端对齐

---

## Others

---

paper writing

插入图片

一般插入eps或PDF格式图片，而将jpg、png等格式图片转化为eps格式可借助**bmeps**命令，在安装了Tex后已具有**bmeps**模块。在终端中采取如下命令即可（注意写对图片路径，Windows系统下在指定文件夹中按住Shift键再右键选择‘在此处打开powershell窗口’即可）：**bmeps -c \*.png \*.eps**

server config(~2019.7)

anjie: python3.6.2 torch 0.4.0 torchvision 0.2.1 cv2 3.1.0

work: Python 3.6.5 torch 0.4.1 cv2 3.4.2

PKU163: Python3.5.2 torch 0.4.1 torchvision 0.2.1 cv2 3.3.0 tensorflow 1.4.0

asimov: python 3.7.3 (base) py36 python 3.6.8 torch 0.4.1 torchvision 0.2.1 cv2 3.4.2