搬运工: 保罗史蒂芬乔治洪 ~ paul.ht

布局结构:

- Python
 - Pytorch
 - Tensorflow
 - o Python
 - o opencv2
- MATLAB
- Linux
- Mac
- Markdown
- LaTex
- Others

Python

Pytorch

- Tensor
- torchvision.save_image
- Relu
- nn.ConvTranspose2d
- torchvision
- cv2的坑
- 调节学习率
- 单节点多卡
- multinomial

Tensorflow

- tf.Session()
- tensorflow 之 checkpoint
- 选择GPU
- tf.nn
- 卷积探讨
- 感受野
- ResNet
- (N,C,W,H)

Python

- np.clip()
- 排序
- zip
- eval()
- f-string
- glob
- os.path.dirname(__file__)
- argparse
 - bool型argparse 坑

- class
- __call__()
- Python函数——传对象(call by object)
- globals()
- zfill
- ravel() & flatten()
- np.rollaxis ()
- matplotlib
- o opencv2
 - resize
- MATLAB
 - MATLAB bsxfun
 - Python 与 MATLAB的一些函数区别(细节)
 - 复数域
- Linux
 - o bash
 - adduser
 - 0 |s
 - o 软链接
 - o ssh
 - o 查看CPU GPU使用情况
 - 输出机制
 - o export & echo
 - o tar
 - o scp
 - o Ctrl类快捷键
 - 查看位置
 - Linux查看文件大小数量
 - o Linux 查看硬盘分区内存
 - 查看/杀死 进程
 - o ps ax | grep python
 - o dos2unix
 - o windows 远程连接 linux
 - o rename
 - o vim
 - ~/.vimrc
 - o 我的~/.vimrc
 - o vim自动补全
 - o vim Bundle
 - o pip
 - o conda
 - Linux更改默认Python版本
 - 查看网关
 - o slurm集群管理
 - o tmux
 - o \$PATH

- Mac
 - 常用快捷键
 - 新建文件
 - 隐藏文件
- Markdown
 - o Markdown 超链接
 - Markdown 空格
 - Markdown 代码
 - Markdown 公式
 - Markdown 图片
 - Markdown 目录
- LaTex
 - VSCODE 编译器
- Others
 - server config(~2019.7)

Python

Pytorch

连接,返回tensor:

torch.cat(inputs, dimension=0)

分块:

torch.chunk()

Tensor

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。

Torch定义了七种CPU tensor类型和八种GPU tensor类型:

Data tyoe	CPU tensor	GPU tensor
32-bit floating point	torch.FloatTensor	torch.cuda.FloatTensor
64-bit floating point	torch.DoubleTensor	torch.cuda.DoubleTensor
16-bit floating point	N/A	torch.cuda.HalfTensor
8-bit integer (unsigned)	torch.ByteTensor	torch.cuda.ByteTensor
8-bit integer (signed)	torch.CharTensor	torch.cuda.CharTensor
16-bit integer (signed)	torch.ShortTensor	torch.cuda.ShortTensor
32-bit integer (signed)	torch.IntTensor	torch.cuda.IntTensor
64-bit integer (signed)	torch.LongTensor	torch.cuda.LongTensor

torch.Tensor 是默认的tensor类型(torch.FlaotTensor)的简称。

```
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。

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 - 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.

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.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

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。

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/changeforeve/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,如果想在该领域进行深入学习,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} + 1 \rfloor \$\$ 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\$I\$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) * I + 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。

Python

np.clip()

上下界截取。

排序

```
a.sort() a也变 返回 None
sorted(a) a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:

```
impot 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__()

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], 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]
 [4567]
 [ 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]]]
```

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 mpl.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。

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 bfxfun

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\b** 即求解Ax=b时的x, 当A不是方阵时仍可求解, 所以比inv(A)*b要强大些; Python中A\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 = 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,conj(A) 表示A的共轭。

Python中则A.T表示A的转置,A.conjugate()或者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.conjugate().T**。

另python中有个np.vdot()函数,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。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

Is隐藏pyc文件:

alias ls='ls -I*.pyc'

注:第一个1s可任意命名。

软链接

ln -s 原链接 软链接

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egg:

python -u train.py |tee train.log

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: 建立压缩档案
- -x: 解压
- -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: (必须参数)使用档案名字,切记,这个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

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+O: 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:

1s -1 |wc -1

当前文件夹下 文件 数目

ls -1 |grep ^-|wc -1

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:u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(q)。

~/.vimrc

变量名 缩写 含义

tabstop=X ts 编辑时一个TAB字符占多少个空格的位置。

(no)expandtab (no)et 是否将输入的TAB自动展开成空格。开启后要输入TAB,需要Ctrl-

V<TAB>

(no)smartindent si 基于autoindent的一些改进(原版本为autoindent)

shiftwidth=X sw 使用每层缩进的空格数。

softtabstop=X sts 方便在开启了et后使用退格(backspace)键,每次退格将删除X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

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。

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 \$\$ \$\$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:

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。

参考: LaTeX技巧932: 如何配置Visual Studio Code作为LaTeX编辑器[新版更新]

Others

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