Pytorch翻车记录:单卡改多卡踩坑记!

CV开发者都爱看的 极市平台 2022-12-20 22:00:22 发表于广东 手机阅读 碨

↑ 点击蓝字 关注极市平台

作者 | 哟林小平

来源丨夕小瑶的卖萌屋

编辑丨极市平台

极市导读

本文记录了作者尝试单卡改多卡加速的过程中出现的bug记录:一是继承DistributedSampler的 漏洞百出,二是master进程无法正常结束,作者详细的阐述了出错的细节以及给出了修改的方 法。>>加入极市CV技术交流群,走在计算机视觉的最前沿

先说明一下背景,目前正在魔改以下这篇论文的代码:

https://github.com/QipengGuo/GraphWriter-DGLgithub.com

由于每次完成实验需要5个小时(baseline),自己的模型需要更久(2倍),非常不利于调 参和发现问题, 所以开始尝试使用多卡加速。

torch.nn.DataParallel ==> 简称 DP

torch.nn.parallel.DistributedDataParallel ==> 简称DDP

一开始采用dp试图加速,结果因为dgl的实现(每个batch的点都会打包进一个batch,从而 不可分割),而torch.nn.DataParallel的实现是把一个batch切分成更小,再加上他的加速 性能也不如ddp,所以我开始尝试魔改成ddp。

另外,作者在实现Sampler的时候是继承了torch.utils.data.Sampler这个类的,目的在于a

genda数据集的文本长度严重不均衡,如下:

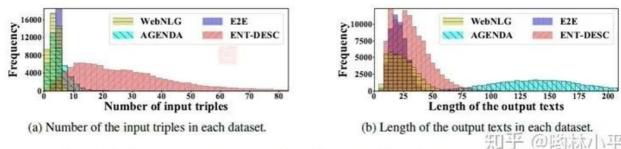


Figure 2: Dataset comparison among WebNLG, AGENDA, E2E and our ENT-DESC.

为了让模型更快train完,把长度相近的文本打包成一个batch(温馨提醒,torchtext也有相 关的类 bucketiterator[1], 大概形式如下:

```
class BucketSampler(torch.utils.data.Sampler):
    def __init__(self, data_source, batch_size=32):
         self.data_source = data_source
         self.batch_size = batch_size
    def __iter__(self):
         idxs, lens, batch, middle_batch_size, long_batch_size = basesampler
         for idx in idxs:
              batch.append(idx)
              mlen = max([0]+[lens[x] for x in batch])
              #if (mlen<100 \text{ and } len(batch) == 32) \text{ or } (mlen>100 \text{ and } mlen<220)
              if (mlen<100 and len(batch) == self.batch_size) or (mlen>100 a
                  yield batch
                  batch = []
         if len(batch) > 0:
              yield batch
    def __len__(self):
         return (len(self.data_source)+self.batch_size-1)//self.batch_size
```

这是背景。

写bug第一步: 继承DistributedSampler的漏洞百出

我一开始理想当然的把作者的sampler源码crtl-cv下来,唯独只改动了这里:

class DDPBaseBucketSampler(torch.utils.data.distributed.DistributedSampler):

随后就发现了几个问题:

dataloader不会发包;

• dataloader给每个进程发的是完整的数据,按武德来说,应该是1/n的数据,n为你设置 的qpu数量;

然后我就开始看起了源码[2], 很快啊:

```
def __iter__(self) -> Iterator[T_co]:
        if self.shuffle:
            # deterministically shuffle based on epoch and seed
            g = torch.Generator()
            g.manual_seed(self.seed + self.epoch)
            indices = torch.randperm(len(self.dataset), generator=g).tolist
        else:
            indices = list(range(len(self.dataset))) # type: ignore
        if not self.drop_last:
            # add extra samples to make it evenly divisible
            padding_size = self.total_size - len(indices)
            if padding_size <= len(indices):</pre>
                 indices += indices[:padding_size]
            else:
                 indices += (indices * math.ceil(padding_size / len(indices
            # remove tail of data to make it evenly divisible.
            indices = indices[:self.total_size]
        assert len(indices) == self.total_size
        # subsample
        indices = indices[self.rank:self.total_size:self.num_replicas] # 这·
        assert len(indices) == self.num_samples
        return iter(indices)
```

这里最关键的问题是是什么呢?首先在torch.utils.data.distributed.DistributedSampler里 面,数据集的变量叫self.dataset而不是data_source;其次和torch.utils.data.Sampler要 求你_重写__iter__函数不同:

```
def __iter__(self) -> Iterator[T_co]:
         raise NotImplementedError
```

DistributedSampler这个父类里有部分实现,如果你没有考虑到这部分,就自然会出现每个 进程拿到的数据都是all的情况。

于是我重写了我的DDPBaseBucketSampler类:

```
def basesampler(lens, indices, batch_size):
    # the magic number comes from the author's code
```

```
t1 = []
    t2 = []
    t3 = []
    for i, l in enumerate(lens):
        if (1<100):
             t1.append(indices[i])
        elif (1>100 and 1<220):
             t2.append(indices[i])
        else:
             t3.append(indices[i])
    datas = [t1, t2, t3]
    random.shuffle(datas)
    idxs = sum(datas, [])
    batch = []
    #为了保证不爆卡,我们给不同长度的数据上保护锁
    middle_batch_size = min(int(batch_size * 0.75) , 32)
    long_batch_size = min(int(batch_size * 0.5) , 24)
    return idxs, batch, middle_batch_size, long_batch_size
class DDPBaseBucketSampler(torch.utils.data.distributed.DistributedSampler):
    这里要注意和单GPU的sampler类同步
    def __init__(self, dataset, num_replicas, rank, shuffle=True, batch_siz
         super(DDPBaseBucketSampler, self).__init__(dataset, num_replicas, r
         self.batch_size = batch_size
    def __iter__(self):
         # deterministically shuffle based on epoch
        g = torch.Generator()
         g.manual_seed(self.epoch)
        #print('here is pytorch code and you can delete it in the /home/lz
        if self.shuffle:
             indices = torch.randperm(len(self.dataset), generator=g).tolist
        else:
             indices = list(range(len(self.dataset)))
        # add extra samples to make it evenly divisible
        indices += indices[:(self.total_size - len(indices))]
        assert len(indices) == self.total_size
         indices = indices[self.rank:self.total_size:self.num_replicas]
        assert len(indices) == self.num_samples
        # 然后我也要拿到每个数据的长度 (每个rank不同)
        lens = torch.Tensor([len(x) for x in self.dataset])
         idxs, batch, middle_batch_size, long_batch_size = basesampler(lens[
         for idx in idxs:
             batch.append(idx)
             mlen = max([0]+[lens[x] for x in batch])
             #if (mlen<100 \text{ and } len(batch) == 32) \text{ or } (mlen>100 \text{ and } mlen<220)
```

```
if (mlen<100 and len(batch) == self.batch_size) or (mlen>100 a
             yield batch
             batch = []
    # print('应该出现2次如果是2个进程的话')
    if len(batch) > 0:
        yield batch
def __len__(self):
    return (len(self.dataset)+self.batch_size-1)//self.batch_size
```

后面每个进程终于可以跑属于自己的数据了(1/n, n=进程数量=GPU数量,单机)

紧接着问题又来了,我发现训练过程正常结束后,主进程无法退出mp.spawn()函数。

写bug第二步,master进程无法正常结束

number workers ddp pytorch下无法正常结束。具体表现为,mp.spawn传递的函数参数 可以顺利运行完,但是master进程一直占着卡,不退出。一开始我怀疑是sampler函数的分 发batch的机制导致的,什么意思呢?就是由于每个进程拿到的数据不一样,各自进程执行s ampler类的时候,由于我规定了长度接近的文本打包在一起,所以可能master进程有一百 个iter, slave只有80个, 然后我马上试了一下, 很快啊:

```
debug count iter = 0
for idx in idxs:
   batch.append(idx)
   mlen = max([0]+[lens[x] for x in batch])
   if (mlen<100 and len(batch) == self.batch size) or (mlen>10
       yield batch
       batch = []
       debug count iter += 1
print('应该出现2次如果是2个进程的话:', debug count iter)
if len(batch) > 0:
   yield batch
                                            知乎 @哟林小平
```

▲DDPBucketSampler(torch.utils.data.distributed.DistributedSampler)类迭代函数___it er___

```
iter: 33
         rank: 0
iter: 34 rank: 0
         rank: 1
iter: 34
iter: 35
         rank: 1
iter: 35
         rank: 0
iter: 36
         rank: 1
iter: 36
         rank: 0
应该出现2次如果是2个进程的话: 77
iter: 37 rank: 0
iter: 37 rank: 1
应该出现2次如果是2个进程的话:
                            78
iter: 38 rank: 0
iter: 38
         rank: 1
iter: 39 rank: 0
iter: 39
         rank: 1
iter: 40
         rank: 0
iter: 40
         rank: 1
iter: 41
        rank: 0
iter: 41
         rank: 1
                                   知乎 @哟林小平
iter: 42
         rank: 1
```

▲都能够正常打印,证明__iter__函数没有问题

发现只有细微的差别,并且,程序最后都越过了这些print,应该不会是batch数量不一致导 致的问题。(顺便指的一提的是, sampler在很早的时候就把batch打包好了)

加了摧毁进程, 也于事无补

```
if args.is_ddp:
     dist.destroy_process_group()
     print('rank destroy_process_group: ' , rank)
```

然后只能点击强制退出

```
File "train.py", line 322, in <module>
    main(args.gpu, args)
  File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/site-packages/torch/multiprocessin
    while not spawn_context.join():
  File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/site-packages/torch/multiprocessin
    timeout=timeout,
  File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/multiprocessing/connection.py", li
    ready = selector.select(timeout)
```

File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/selectors.py", line 415, in select fd_event_list = self._selector.poll(timeout)

TypeError: keyboard_interrupt_handler() takes 1 positional argument but 2 we ^CError in atexit._run_exitfuncs:

Traceback (most recent call last):

File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/multiprocessing/popen_fork.py", li pid, sts = os.waitpid(self.pid, flag)

TypeError: keyboard_interrupt_handler() takes 1 positional argument but 2 we

代码参考:基于Python初探Linux下的僵尸进程和孤儿进程(三)[3]、Multiprocessing in p ython blocked[4]

很显然是pytorch master进程产生死锁了,变成了僵尸进程。

再探究,发现当我把dataloader的number workers设为0的时候,程序可以正常结束。经过 我的注释大法后我发现,哪怕我把for _i , batch in enumerate(dataloader)内的代码全部 注释改为pass,程序还是会出现master无法正常结束的情况。所以问题锁定在dataloader 身上。参考: nero: PyTorch DataLoader初探[5]

另外一种想法是,mp.spawn出现了问题。使用此方式启动的进程,只会执行和 target 参 数或者 run() 方法相关的代码。Windows 平台只能使用此方法,事实上该平台默认使用的 也是该启动方式。相比其他两种方式,此方式启动进程的效率最低。参考:Python设置进程 启动的3种方式[6]

现在试一下,绕开mp.spawn函数,用shell脚本实现ddp,能不能不报错:

python -m torch.distributed.launch --nproc_per_node=2 --nnodes=1 --node_rank

参数解释:

- nnodes: 因为是单机多卡, 所以设为1, 显然node_rank 只能是0了
- local_rank:进程在运行的时候,会利用args插入local_rank这个参数标识进程序号
- 一番改动后,发现问题有所好转,最直观的感受是速度快了非常多!! 现在我没有父进程的 问题了, 但还是在运行完所有的程序后, 无法正常结束:

```
GPU Memory
Processes:
 GPU
           PID
                 Type
                        Process name
                                                                  Usage
                                                                     9971MiB
   0
          5772
                        python
   1
         36170
                    C
                        python
                                                                     9971MiB
  2
         32332
                    C
                                                                     9971MiB
                        python
   3
                    C
         34253
                        python
                                                                     9971MiB
   5
         30175
                    C
                        python
                                                                     9969MiB
         30561
                        /home/lzk/anaconda3/bin/python3.7
                                                                     1445MiB
                                                                知乎 @哟林小平
```

此时我的代码运行到:

```
if args.local_rank == 0 :
              valid_loss = eval_it(model, valid_dataloader, args, epoch, writer)
              print('主进程完成记录啦')
           ddp_barrier(args, 'epoch')
   if args.is_ddp:
       dist.destroy_process_group()
       print('args.local_rank destroy_process_group: ' , args.local_rank)
if __name__ == '__main__':
   total_time = time.time()
   args = get_args()
       main(args)
       print('坤哥, 我终于跑完啦, 恭喜恭喜, 项目总计时', (time.time() - total_time)/60/60)
   except Exception as e:
       exc_type, exc_value, exc_traceback = sys.exc_info()
       error = ''.join(traceback.format_exception(exc_type, exc_value, exc_traceback))
       sendmail_to_my_dear_lzk(args , error , '坤弱, 你代码有bug。' + args.save_model
                                                                                知乎 @哟林小平
       print(error)
```

上面的代码是main函数,2个进程(master,salve)都可以越过barrier,其中slave顺利结 束,但是master却迟迟不见踪影:

```
generative model
                  Ep 0 loss 8.031548652648926
Saving best model
主进程完成记录啦
rank epoch pre barrier :
rank epoch after barrier : 0
rank epoch after barrier :
args.local_rank destroy_process_group:
坤哥, 我终于跑完啦,恭喜恭喜, 项目总计时 0.003266<u>143333523</u>
知平 @ 國
```

这个时候ctrl+c终止,发现:

```
`CTraceback (most recent call last):
 File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/runpy.py", line 193, in _run_module_as_main
   "__main__", mod_spec)
 File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/runpy.py", line 85, in run code
   exec(code, run globals)
 File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/site-packages/torch/distributed/launch.py", line 2
46, in <module>
   main()
 File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/site-packages/torch/distributed/launch.py", line 2
39, in main
   process.wait()
 File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/subprocess.py", line 971, in wait
   return self._wait(timeout=timeout)
 File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/subprocess.py", line 1601, in wait
   (pid, sts) = self._try_wait(0)
 File "/home/lzk/anaconda3/lib/python3.7/subprocess.py", line 1559, in try wait
   (pid, sts) = os.waitpid(self.pid, wait flags)
                                                                    知乎 @哟林小平
KeyboardInterrupt
SHELL END
```

顺着报错路径去torch/distributed/launch.py, line 239找代码:

```
def main():
    args = parse_args()
    # world size in terms of number of processes
    dist_world_size = args.nproc_per_node * args.nnodes
    # set PyTorch distributed related environmental variables
    current_env = os.environ.copy()
    current_env["MASTER_ADDR"] = args.master_addr
    current_env["MASTER_PORT"] = str(args.master_port)
    current_env["WORLD_SIZE"] = str(dist_world_size)
    processes = []
    if 'OMP_NUM_THREADS' not in os.environ and args.nproc_per_node > 1:
         current_env["OMP_NUM_THREADS"] = str(1)
        print("**********************************
               "Setting OMP_NUM_THREADS environment variable for each proce
               "to be {} in default, to avoid your system being overloaded.
               "please further tune the variable for optimal performance in
               "your application as needed. \n"
               "*******************************.format(current_er
    for local_rank in range(0, args.nproc_per_node):
        # each process's rank
        dist_rank = args.nproc_per_node * args.node_rank + local_rank
        current_env["RANK"] = str(dist_rank)
        current_env["LOCAL_RANK"] = str(local_rank)
        # spawn the processes
        if aras.use_env:
             cmd = [sys.executable, "-u",
                    args.training_script] + args.training_script_args
        else:
             cmd = [sys.executable,
```

```
"-u",
                args.training_script,
                 "--local_rank={}".format(local_rank)] + args.training_s
    process = subprocess.Popen(cmd, env=current_env)
    processes.append(process)
for process in processes:
    process.wait() # 等待运行结束
    if process.returncode != 0:
         raise subprocess.CalledProcessError(returncode=process.returnco
                                                 cmd = cmd)
```

可恶,master和dataloader到底有什么关系哇。。

这个问题终于在昨天(2020/12/22)被解决了,说来也好笑,左手是graphwriter的ddp实 现,无法正常退出,右手是minst的ddp最小例程,可以正常退出,于是我开始了删减大法。 替换了数据集,model,然后让dataloader空转,都没有发现问题,最后一步步逼近,知道 我把自己的代码这一行注释掉以后,终于可以正常结束了:

```
def main(args):
   print('local_rank : ' , args.local_rank )
   if args.is_ddp:
      dist.init_process_group(
          backend='nccl',
               init_method='env://',
          world_size=args.world_size,
          rank=args.local_rank
      )
   # torch.multiprocessing.set_sharing_strategy('file_system') 万恶之源
   os.environ["CUDA_VISIBLE_DEVICES"] = os.environ["CUDA_VISIBLE_DEVICES"].
   args.device = torch.device(0)
```

为什么我当时会加上这句话呢?因为当时在调试number worker的时候(当时年轻,以为越 大越好,所以设置成了number workers = cpu.count()) ,发现系统报错,说超出了打开文 件的最大数量限制。在torch.multiprocessing的设定里,共享策略(参考pytorch中文文档 [7])默认是File descriptor,此策略将使用文件描述符作为共享内存句柄。当存储被移动到 共享内存中,一个由 shm_open 获得的文件描述符被缓存。当时,文档还提到:

如果你的系统对打开的文件描述符数量有限制,并且无法提高,你应该使用 file_sys tem 策略。

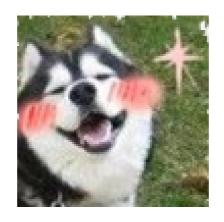
所以我换成了torch.multiprocessing.set_sharing_strategy('file_system'), 但是却忽略 文档里的共享内存泄露警告。显然,或许这不是严重的问题,文档里提到:

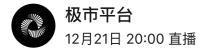
为了记录共享内存文件泄露数量, torch.multiprocessing 将产生一个守护进程叫做 torch shm manager 将自己与当前进程组隔离,并且将跟踪所有共享内存分配。一旦连接到它的所有进程退出, 它将等待一会儿,以确保不会有新的连接,并且将遍历该组分配的所有共享内存文件。②约尔小平

也有可能我所说的master进程就是这个torch_shm_manager, 因为destory进程组始终无 法结束0号进程:

```
generative model
Saving best model
                Ep 0 loss 8.031548652648926
主进程完成记录啦
rank epoch pre barrier :
rank epoch after barrier : 0
rank epoch after barrier : 1
args.local rank destroy process_group: 1
坤哥,我终于跑完啦,恭喜恭喜,项目总计时 0.003266143335236443
```

这个BUG结束了,真开心,期待下一个BUG快快到来。





已结束

NeurIPS 2022-张博航:如何从模型层面获得对抗鲁棒性保证?

视频号

Pytorch翻车记录: 单卡改多卡踩坑记!

技术干货:数据可视化必须注意的30个小技巧总结 | 如何高效实现矩阵乘?万文长字带你从 CUDA初学者的角度入门

实操教程: Nvidia Jetson TX2使用TensorRT部署yolov5s模型 | 基于YOLOV5的数据集标注& 训练, Windows/Linux/Jetson Nano多平台部署全流程



极危原创作者激励访划#

极市平台深耕CV开发者领域近5年,拥有一大批优质CV开发者受众,覆盖微信、知乎、B站、微博等多个渠道。 通过极市平台,您的文章的观点和看法能分享至更多CV开发者,既能体现文章的价值,又能让文章在视觉圈内得 到更大程度上的推广,并且极市还将给予优质的作者可观的稿酬!

我们欢迎领域内的各位来进行投稿或者是宣传自己/团队的工作,让知识成为最为流通的干货!

对于优质内容开发者,极市可推荐至国内优秀出版社合作出书,同时为开发者引荐行业大牛,组织个人分享交流 会,推荐名企就业机会等。

投稿须知:

- 1.作者保证投稿作品为自己的原创作品。
- 2.极市平台尊重原作者署名权,并支付相应稿费。文章发布后,版权仍属于原作者。
- 3.原作者可以将文章发在其他平台的个人账号,但需要在文章顶部标明首发于极市平台

投稿方式:

添加小编微信Fengcall (微信号: fengcall19) , 备注: 姓名-投稿

△长按添加极市平台小编

点击阅读原文进入CV社区

获取更多技术干货

Pytorch翻车记录:单卡改多卡踩坑记!

阅读原文

喜欢此内容的人还喜欢

ICCV 2023 | 南开程明明团队提出适用于SR任务的新颖注意力机制(已开 源)

极市平台



ICCV23 | 将隐式神经表征用于低光增强, 北大张健团队提出NeRCo 极市平台



YOLOv5帮助母猪产仔?南京农业大学研发母猪产仔检测模型并部署到 Jetson Nano开发板

极市平台

