

10/30光轮for吉利交付文档

光轮交付项：

针对上轮交付吉利提出的问题以及改进意见，光轮本次交付如下内容：

- 训练/测评的多SQLite DB支持
- DeepSpeed多机多卡训练支持
- 导航模块的设计方案

加载最新版交付docker：

Docker 下载链接：[train_2.1.1.tar.bz2](#)

```
1 # sudo apt install lbzip2
2 cat train_2.1.1.tar.bz | pv | lbzip2 -d | docker load
```

1. 多 SQLite Database Dataloader支持

本次交付中，光轮快系统支持在训练中同时读取多个 `.db` 文件。

- 使用方法：

在 `lwad/adbase/vad/configs/VAD/VAD_lightwheel_config.py` 的 18 行附近。

```
1 ann_file_train = "/data/ceph/data/nuplan/ann_files/ann_dir/"
```

`ann_file_train` 参数现在支持一个文件夹，内部是多个 `.db` 的sqlite文件。

- 训练命令行

在 `/workspace/lwad/lwad` 目录下：

```
1 torchrun \
2     --nproc_per_node=4 \
3     --master_port=28509 \
4     ./adbase/vad/train.py \
5     ./adbase/vad/configs/VAD/VAD_lightwheel_config.py \
6     --launcher=pytorch \
```

2. DeepSpeed 支持多机多卡训练

本次交付文档展示docker容器下的DeepSpeed多机训练。

DeepSpeed API是PyTorch的一个轻量级封装，可以实现分布式的多机多卡训练。多机使用docker容器部署环境，具体请参考上次交付文档中关于docker训练的说明。

假设在服务器A和服务器B上进行多机训练，服务器A的IP为 192.168.100.250，服务器B的IP为 192.168.100.248，服务器A为多机训练的master主机。

2.1 docker容器环境配置

假设服务器A和服务器B上的docker容器名分别为 lwad 和 lwad2：

在服务器A上：

```

1 docker run -it \
2 --name lwad \
3 --user root \
4 -P \
5 --shm-size 64G --ulimit memlock=-1 --ulimit stack=67108864 \
6 --runtime=nvidia -e NVIDIA_VISIBLE_DEVICES=all -e
    NVIDIA_DRIVER_CAPABILITIES=all --gpus all \
7 -v /data/ceph:/data/ceph \
8 harbor.lightwheel.net/lwad/train:3.1.0

```

在服务器B上：

```

1 docker run -it \
2 --name lwad2 \
3 --user root \
4 -P \
5 --shm-size 64G --ulimit memlock=-1 --ulimit stack=67108864 \
6 --runtime=nvidia -e NVIDIA_VISIBLE_DEVICES=all -e
    NVIDIA_DRIVER_CAPABILITIES=all --gpus all \
7 -v /data/ceph:/data/ceph \
8 harbor.lightwheel.net/lwad/train:3.1.0

```

在每台机器上使用 `docker port` 命令查看 `lwad` 容器对应的端口，并配置 `ds_config/hostfile.txt`

可以使用 `docker port` 命令在服务器A和B上分别查看 `lwad` 和 `lwad2` 的容器端口号。

```
1 # 在服务器A上查看lwad容器端口
2 docker port lwad
3
4 # 输出示例
5 22/tcp -> 0.0.0.0:32769
6 22/tcp -> [::]:32769
7 # 32769即表示lwad容器在服务器A上对应的端口号
8
9 # 在服务器B上查看lwad_2容器端口
10 docker port lwad2
11
12 # 输出示例
13 22/tcp -> 0.0.0.0:32768
14 22/tcp -> [::]:32768
15 # 32768即表示lwad2容器在服务器B上对应的端口号
```

则 `hostfile.txt` 配置如下，代表两台机器，每台机器上各使用一张GPU卡，`lwad` 使用32769端口和GPU0和GPU1，`lwad2` 使用32768端口和GPU0和GPU1。

```
1 192.168.100.250:32769 slots=2 gpu=0,1
2 192.168.100.248:32768 slots=2 gpu=0,1
```

2.2 验证服务器建立SSH通信

测试无密码连接是否成功：

```
1 ssh root@192.168.100.248 -p 32768
2 # 应该能够直接登录，无需输入密码
```

若无密码连接成功，即可建立服务器A到服务器B的SSH通信。

2.3 多机训练配置

接下来在项目主目录（`/workspace/lwad/lwad`）里运行以下命令：

```
1 deepspeed --hostfile deepspeed_cfg/hostfile.txt \
2           --master_addr 192.168.100.250:32769 \
3           --master_port 29600 \
4           ./adbase/vad/train.py \
5           ./adbase/vad/configs/VAD/VAD_lightwheel_config.py \
6           --launcher pytorch \
7           --deterministic \
8           --deepspeed \
9           --deepspeed_config ./ds_config/ds_config.json
```

在命令中指定`--deepspeed` 和 `--deepspeed_config`，分别指定使用deepspeed和deepspeed配置文件。

`deepspeed_config` 是deepspeed的配置文件，以下为一个示例：

```
1 {
2     "train_batch_size": 8,
3     "train_micro_batch_size_per_gpu": 1,
4     "steps_per_print": 2000
5 }
```

- `train_batch_size` 指定训练的批量大小。
- `train_micro_batch_size_per_gpu` 指定每个GPU卡上的mini batch大小。

需要注意的是，`train_batch_size` 必须是`train_micro_batch_size_per_gpu` 的整数倍。

即可成功跑起多机训练。

更多关于deepspeed配置文档的详解，请参考[DeepSpeed官方配置文档](#)。

3. 导航模块设计方案

3.1 现阶段command的优化

针对现阶段导航的局限性（例如可能混淆左右变道和左右转），光轮计划配合慢系统输出的meta action对导航命令进行细致的划分。

慢系统中，对指令的定义如下：

注：Meta action表示短期驾驶决策，如加速、减速、转弯或变道。

Category	Meta-actions
Speed-control actions	Speed up, Slow down, Slow down rapidly, Go straight slowly, Go straight at a constant speed, Stop, Wait, Reverse
Turning actions	Turn left, Turn right, Turn around
Lane-control actions	Change lane to the left, Change lane to the right, Shift slightly to the left, Shift slightly to the right

3.2 Raster 地图表征导航信息

3.2.1 导航信息获取

- 基于 nuPlan 的训练与闭环仿真：使用 OpenStreetMap 或谷歌地图，也可使用 A* 算法获取场景级别路径
- 实车数据采集：使用百度地图或内部系统，需要吉利对齐车上使用的导航地图模态（图像/文本）。

3.2.2 Raster 地图表征

- 将主车周围 80m 左右的 BEV 范围划为单位宽度 0.25-0.5m 的网格（尺寸根据实际情况调整）
- 根据高精地图与导航信息，将导航路径经过的可行区域涂黑，如左转车道，用resnet等做特征提取。
- 基于导航的语义信息，如：200米后左转，制作 one-hot 编码（计划借助蒸馏的语言模型实现，还要实验）

3.2.3 模型输入

- 通过 MLP 将导航信息表征转化为 Embedding
- 将导航 Embedding 作为 Planner 的一个输入

注：可对导航信息 Embedding 进行预训练后再并入模型共同训练