# 在Tiny-ImageNet数据集上训练Resnet模型

PB19000050 XB-JII

#### 运行环境

使用单卡 RTX2060 GPU 训练。

#### 安装需求

在项目根目录下执行以下命令:

```
pip install -r requirements.txt
```

#### 数据预处理

数据集采用 Tiny-ImageNet ,可以在这里下载,因为数据集过大,不在仓库中展示。针对 Tiny-ImageNet 验证数据集中出现的标签与图片不匹配的情况,实验中运行了一个简单的预处理程序,依照 wnids.txt 和 val/val\_annotations 进行标签的重新匹配,并且按照训练数据集的模式重新生成了 val 文件夹。在项目根目录下执行:

```
python process_validation.py
```

### 训练

训练任务针对 200 维的 Tiny-ImageNet 的数据,所以针对 resnet18 作了轻微的改动,修改了输出 线性层的维度:

```
# modify the output dimension of pretrained model
if args.arch == "resnet18":
    num_ftrs = model.fc.in_features
    model.fc = nn.Linear(num_ftrs, args.num_classes)
```

训练需要在根目录下执行:

```
# add --tensorboard to launch the recording summarywriter
python main.py --tensorboard
```

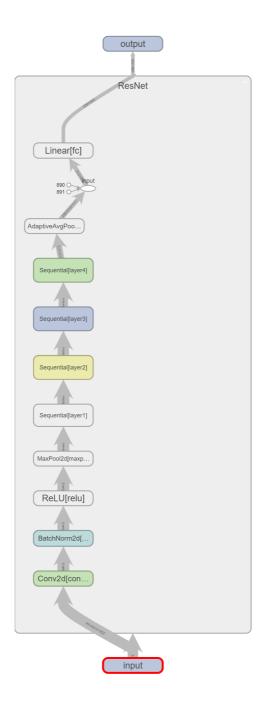
#### 推理

推理默认在验证集上,在根目录执行以下命令:

```
python main.py --evaluate --resume your_path_to_checkpoint
```

#### 模型结构

在正式开始训练前,实验使用了一些随机输入,在 tensorboard 中绘制 resnet18 的结构,如下图所示:

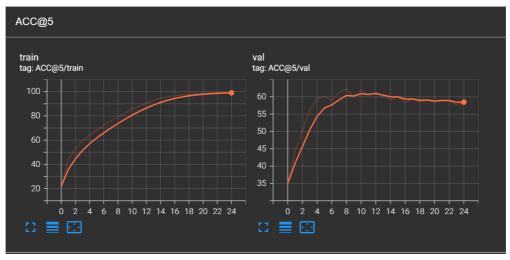


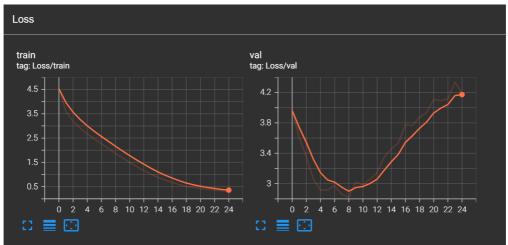
## 训练过程

在训练的过程中, 启用 tensorboard 之后,训练过程中的所有数据会保存在 runs/目录下(资源较大,没有上传)。然后在命令行中执行以下命令,在浏览器中查看运行过程图像:

tensorboard --logdir=runs

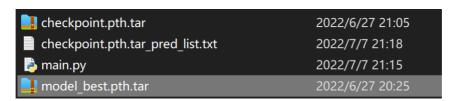
本次实验中过程图像如下:





分析实验过程中的变化情况,可以明显发现的是,在训练集上,最终 top5 的准确率是收敛于 100%的,loss 也在不断下降。这是符合预期的。在验证集上,明显可以看到一个过拟合的趋势,准确率在第 10 个 epoch 左右达到了峰值,大约 60% 左右, 之后就开始下降。验证集上的损失也可以反映过拟合的趋势,在第 10 个 epoch 之后,损失函数的值不减反增。

#### 评判结果

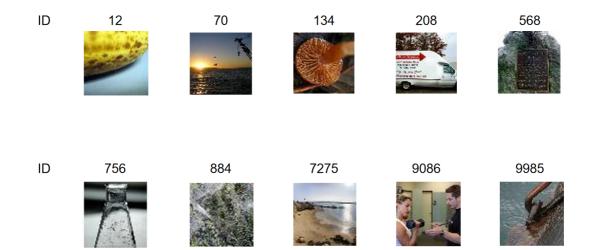


实验选取了两次 latest 和 best 的checkpoint,按照 validation 数据输入的顺序(shuffle=False, sampler=None)依次打印出了预测结果,呈现在仓库根目录下的txt文件中。同时,测试的最终结果如下:

```
# last_checkpoint
Acc@1 33.320 Acc@5 58.510

# best_checkpoint
Acc@1 36.490 Acc@5 62.690
```

并且我们从测试结果中选取了第12张图片(0,18), 第70张图片(1,58), 第134张图片(2,178), 第208张图片(4,19), 第568张图片(3,10), 第756张图片(16,198), 第884张图片(17,30), 第7275张图片(164,133), 第9086张图片(181,188), 第9985张图片(152,199), 这10张图片在两个模型中的评测结果不同,**括号内前一个为 best\_model 的分类推断,后一个为 last\_model 的分类推断。** 



# 致谢

本实验代码基于 pytorch 开源仓库样例。