# 模型 2: CAN 运行说明

官方代码在 GitHub 上

为了在训练的 I/O 耗时和各位同学的电脑内存不会爆炸之间取得一个平衡,我们重新设计了数据预处理结果— .npy 格式的数据集文件。但这样子就需要修改一些 CAN 官方的代码才能够正确跑起来

各位的任务就是将预处理得到的 .npy 文件作为输入,给模型跑起来。参考的思路为在 dataset.py 中增加 MyDataset 类,自定义一个我们的数据集。

PS: 建议实现该类的时候按需加载各个 .npy 文件, 以免内存爆炸

### 如何训练?

确保装好了一些额外的包:

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

在 vocab.txt 开头加上 (假如没有的话):

```
eos
sos
```

确保 config.yaml 中的参数设置符合实际情况。除了路径之外,还要确保这里符合 vocab.txt 里的行数:

```
counting_decoder:
    in_channel: 684
# vocab.txt 的行数
    out_channel: 415
```

训练,启动!

```
python train.py
```

## 训练完了要保存什么?

最重要的: checkpoints 文件夹下的子文件夹里有模型的训练结果 .pth 权重文件

#### 最终提交要用到的

- 模型在测试集上输出的标签
- 模型的复杂度

CAN 训练阶段用的是 CAN 类,而测试阶段用的是 Inference 类。我们这里测试的是 CAN 类在不加载模型权重的时候测得的复杂度

单位: Mac。 **测试复杂度时输入图像维度是 (1, 1, 64, 64), 标签输入维度是 (1, 16)**, 即调用参数为:

本模型的原始复杂度参考为 5.94e8 Mac (即 593.51 MMac)

请尽力在不损失太多性能的情况下,尝试优化模型的结构以减小模型复杂度,以获得较好的最终成绩。

### 如何提高模型的最终表现?

评价的指标不仅有模型的精度,还有新增了模型的复杂度。所以**照抄原本的模型会导致分数很低**,各位同学还需要想办法优化模型的复杂度。

• 模型精度:

多摸索,尝试更改 MyDataset.yaml 中的一些参数,例如:

o epochs:训练的轮数

lr:学习率

### • 模型复杂度:

需要尝试优化模型当中的部分结构,观察模型复杂度变化和结果精度的变化,取得一个平衡