## 一、深度学习科研代码管理和实验管理面临的问题

深度学习模型结构变化程度大、参数多,如何高效地进行代码和实验管理?

- 1. 环境管理: 如何保证代码运行环境可复现;
- 2. 模块管理: 如何划分模型的核心和任务, 以及一些辅助的目录;
- 3. 分支管理: 如何划分 git 分支;
- 4. 大文件管理: 如何管理数据集、模型文件等大型二进制文件;
- 5. 参数管理: 如何管理训练参数;
- 6. 结果管理: 如何管理日志、输出数据和实验结果;
- 7. 进度管理: 如何可视化训练进度、训练用时;
- 8. **随机数管理**:如何处理实验的 random seed;
- 9. 错误处理: 如何处理 Python 中的错误, 避免实验中断;
- 10. 调试模式: 如何实现小数据集的调试模式, 避免执行用时过长;
- 11. 图表管理: 如何管理论文中可能用到的文档图表;
- 12. 文档管理: 如何编写和管理文档,包括笔记、论文和 slides。

## 二、环境管理

使用 requirements.txt 和 miniconda 来管理项目的环境。

conda 新建环境:

```
conda create -n envName python=3.9
```

conda 查看所有环境:

```
conda env list
```

conda 删除环境:

```
conda env remove -n envName
```

生成 requirements.txt 文件:

```
pip freeze > requirements.txt
```

安装 requirements.txt 依赖:

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

使用 conda 安装 requirements.txt 依赖:

```
conda install --yes --file requirements.txt
```

使用 conda 安装 requirements.txt 依赖 (失败时用 pip 重试):

```
while read requirement; do conda install --yes $requirement || pip install
$requirement; done < requirements.txt</pre>
```

## 三、模块管理

良好的目录划分和模块划分是可维护性的关键。一般可以分为这几大块:

| 数据         | 稳定代码         | 易变代码    |
|------------|--------------|---------|
| 原始数据 预处理数据 | I/O 模块 预处理模块 | 实验参数配置  |
| 模型文件 日志数据  | 可视化模块        | 训练/测试脚本 |
| 实验数据  实验结果 | 数据加载模块 模型主体  |         |
| 文档         | 损失函数 后处理模块   |         |
|            | 训练函数模块       |         |

## 四、分支管理

我们应该使用 git 分支管理管理好我们的主分支和试验分支。