

用 pytorch 实现 CNN，对 cifar10 数据集进行分类

一、文件描述：

examples.py: 为深度学习第二课课上配套代码，仅供参考学习，不涉及作业

cifar10_cnn_torch_template.py: 作业代码，先将其复制为 cifar10_cnn.py，然后在 cifar10_cnn.py 中完成作业。

data: 预先下载好的数据集，不需要提交给助教。

Elephant.jpg: 样例图片，在 example.py 中有用到。

Imagenet_class_index.json: 文件类别标签对应文件，在 example.py 中有用到。

二、任务描述：

本次作业旨在通过 PyTorch 框架实现一个卷积神经网络 (CNN)，以实现 CIFAR-10 数据集的图像分类。CIFAR-10 数据集包含 60,000 张 32x32 彩色图像，分为 10 个类别，每个类别有 6,000 张图像。其中 50,000 张图像用于训练，10,000 张用于测试。

三、任务要求：

1. **网络实现**：使用 PyTorch 的 `nn.Module` 基类创建一个自定义的卷积神经网络。网络应至少包含一个卷积层 (`nn.Conv2d`) 和一个池化层 (如 `nn.MaxPool2d`)。你可以根据自己的需要添加更多的卷积层、池化层、全连接层 (`nn.Linear`) 以及激活函数 (如 `ReLU`)。(2 分)
2. **数据加载**：使用 PyTorch 的 `DataLoader` 和 `Dataset` 相关的 API 来实现 CIFAR-10 数据集的加载。确保数据被正确地归一化并划分为训练集和测试集。
3. **网络结构与参数调整**：修改网络结构和参数，观察不同结构对训练效果的影响。你可以尝试不同的激活函数、卷积核大小、步长、填充等。但请注意，你不能使用任何预训练的模型、接口或代码。(1 分)

4. **数据增强**: 为了提高模型的泛化能力, 使用数据增强技术, 如随机裁剪、水平翻转、色彩抖动等。这些技术可以在训练过程中为模型提供更多样化的数据样本。

(1 分)

5. **训练与评估**: 训练网络至少 100 个 epoch, 并在每个 epoch 结束后计算并打印训练集和测试集的准确率。确保你的模型在 100 个 epoch 后测试集的准确率能够达到 80%以上。(1 分)

四、提交要求:

1. **代码文件**: 提交一个名为 `cifar10_cnn.py` 的 Python 代码文件, 其中包含你的网络定义、数据加载、训练循环和评估逻辑。
2. **训练日志**: 提交一个包含训练过程中每个 epoch 结束时的训练集和测试集准确率的文本文件或截图。这个日志应该清晰地展示模型性能随着训练的进行而提高的过程。(1 分)
3. **详细报告**: 提交一份详细的报告 (4 分), 内容应包括:
 - 网络结构的设计及其背后的理由。
 - 你在训练过程中所做的任何修改或调整, 以及这些修改如何影响模型的性能。
 - 数据增强技术的使用及其对模型泛化能力的影响。
 - 训练过程中遇到的任何挑战以及你是如何解决的。
 - 最终的模型性能评估, 包括训练集和测试集的准确率。
4. **提交**: 在 `pack.py` 中添加你的姓名学号并运行 `python pack.py` 压缩, 提交得到的 zip 文件即可。