

## 一、MNIST

```
—————第13轮测试开始—————  
训练次数为: 0, 损失值为: 0.0008919906103983521  
训练次数为: 100, 损失值为: 0.002561557339504361  
训练次数为: 200, 损失值为: 0.0055953809060156345  
训练次数为: 300, 损失值为: 0.007039319258183241  
训练次数为: 400, 损失值为: 0.009181051515042782  
训练次数为: 500, 损失值为: 0.006317286752164364  
训练次数为: 600, 损失值为: 0.0009342824341729283  
训练次数为: 700, 损失值为: 0.028235530480742455  
训练次数为: 800, 损失值为: 0.09851711988449097  
训练次数为: 900, 损失值为: 0.0015504423063248396  
测试准确率为: 0.991500
```

2 个卷积+池化，后面搭了 3 个全链接。用 RELU 激活函数，每一个卷积+池化外面都套上。  
损失直接用的 CrossEntropyLoss 函数。训练直接用的 pytorch 的 SGD，调的 lr=0.14

首次训练，第 13 轮达到最高，99.15%

```
—————第15轮测试开始—————  
训练次数为: 0, 损失值为: 0.004489143844693899  
训练次数为: 100, 损失值为: 0.000854879675898701  
训练次数为: 200, 损失值为: 0.009291884489357471  
训练次数为: 300, 损失值为: 0.014872782863676548  
训练次数为: 400, 损失值为: 0.0001927046396303922  
训练次数为: 500, 损失值为: 0.023905713111162186  
训练次数为: 600, 损失值为: 0.011385949328541756  
训练次数为: 700, 损失值为: 0.003073827363550663  
训练次数为: 800, 损失值为: 0.01851477101445198  
训练次数为: 900, 损失值为: 0.004932002164423466  
测试准确率为: 0.970400
```

后面收敛了，到第 15 轮已经过拟合了，降到 97.04%。

————第1轮测试开始————

训练次数为: 0, 损失值为: 0.00537095358595252  
训练次数为: 100, 损失值为: 0.012754017487168312  
训练次数为: 200, 损失值为: 0.00020568983745761216  
训练次数为: 300, 损失值为: 0.0006584717775695026  
训练次数为: 400, 损失值为: 0.031276579946279526  
训练次数为: 500, 损失值为: 0.016798172146081924  
训练次数为: 600, 损失值为: 0.0019510113634169102  
训练次数为: 700, 损失值为: 0.0017602909356355667  
训练次数为: 800, 损失值为: 0.012027489952743053  
训练次数为: 900, 损失值为: 0.04643861949443817  
测试准确率为: 0.987400

————第2轮测试开始————

训练次数为: 0, 损失值为: 0.0017312048003077507  
训练次数为: 100, 损失值为: 0.05712052807211876  
训练次数为: 200, 损失值为: 0.04334482550621033  
训练次数为: 300, 损失值为: 0.015320079401135445  
训练次数为: 400, 损失值为: 0.00214486476033926  
训练次数为: 500, 损失值为: 0.02332795038819313  
训练次数为: 600, 损失值为: 0.04607369750738144  
训练次数为: 700, 损失值为: 0.00860288180410862  
训练次数为: 800, 损失值为: 0.00032936391653493047  
训练次数为: 900, 损失值为: 0.0834522619843483  
测试准确率为: 0.990300

后面又训了两轮，勉强到 99。

补充 1: 我发现之前的训练每一次都没有保存 optimizer 的状态，后面保存了 optimizer 然后重新训练时加载 optimizer，发现效果好了很多，损失值小了特别多。

训练次数为: 700, 损失值为: 0.0007277583354152739  
训练次数为: 800, 损失值为: 0.0045978110283613205  
训练次数为: 900, 损失值为: 0.002043371554464102  
测试准确率为: 0.990000

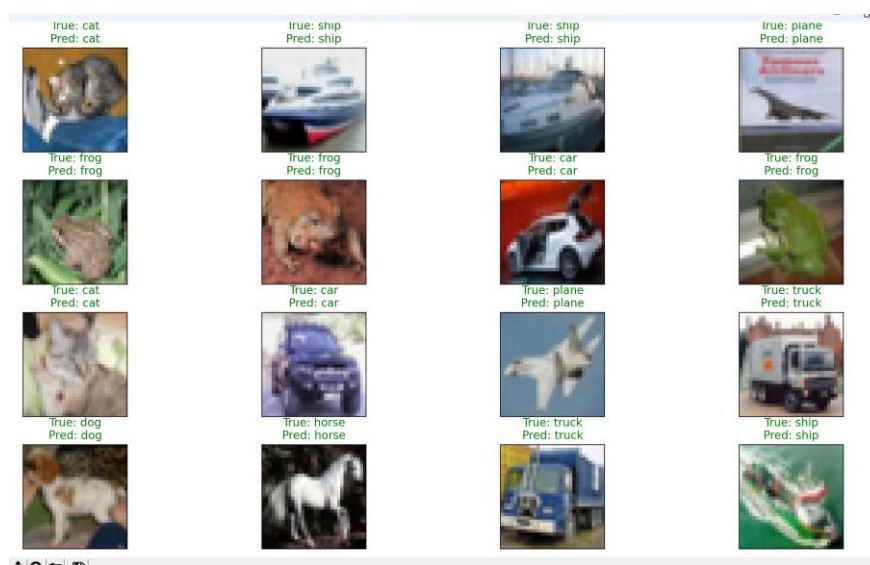
补充 2: 我在做 Cifar10 的时候发现好像 lr0.14 有点太高了, 别人做的都很低的, 看来 MNIST 确实太简单了, 这么高的 lr 都能收敛到 99

## 二、Cifar10

经过了漫长的一段时间, 我重新捡起来了, 之前训到了 80%, 然后一直上不去了, 放寒假干脆从头开始。寒假回家我有 4060 来训练模型。

先看 acc, 94.70%。

```
正在使用设备: cuda
Files already downloaded and verified
Files already downloaded and verified
Files already downloaded and verified
c:\Users\MSI\Desktop\cifar10\test2.py:91: FutureWarning: You are using `torch.load` to load malicious pickle data which will execute arbitrary code during unpickling (see https://pytorch.org/docs/stable/persistence.html#torch.load for details). This behavior will be deprecated in a future PyTorch release. To silence this warning, you can pass the `warn` flag to `torch.load` to set it to `False` or `weights_only` will be flipped to `True`. This limits the functions that can be loaded by the user via `torch.serialization.add_safe_globals`. We recommend you to use `torch.load` with `weights_only` for loading checkpoints for all new projects, and soon all projects.
model.load_state_dict(torch.load(checkpoint_path, map_location=device))
✅ 成功加载模型权重!
正在计算测试集整体准确率...
🏆 测试集最终准确率 (Accuracy): 94.70%
--- 正在抽取 16 张测试集图片进行“抽查” ---
```



在训练图片中进行随机裁剪、随机反转、随机生成 3\*3Cutout 等预处理操作。训练集中 50000 张图片抽 10000 张作验证集 (Validation)，每一轮用 Validation 算损失值与 acc。

初始训练 Epoch = 68，后面续训了若干次（具体几次记不住了），每一次训 5 轮。Batch\_size = 128。

Optimizer 类型 SGD, 初始 lr = 0.05, 采用动态调节机制, 如果 Loss 连续 2 轮不下降则 lr\*0.5。采用保存最优策略, 只有 valid\_loss 低于 valid\_loss\_min, 才会保存模型, 这种操作续训会出问题, 因为续训会使 lr 与 valid\_loss\_min 全部重置, 很可能导致续训后模型表现下降, 这归根结底是 lr 偏高造成的。

模型架构如下,

预处理层: Conv (3,32,32) → (64,32,32)

Layer1: Conv1+bn+relu + Conv2+bn (64,32,32) → (64,32,32)

Layer2: Conv1+bn+relu + Conv2+bn (64,32,32) → (128,16,16)

Layer3: Conv1+bn+relu + Conv2+bn (128,16,16) → (256,8,8)

Layer4: Conv1+bn+relu + Conv2+bn (256,8,8) → (512,4,4)

池化层: AvgPool (512,4,4) → (512,1,1)

全链接层: Linear 512→10