神经网络 作业二 实验报告

匡亚明学院 洪亮 181240019

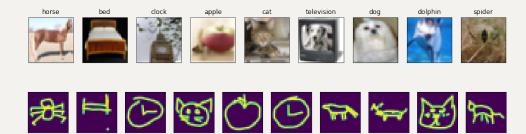
声明

这次作业源码借鉴了李宏毅ML20的baseline以及DANN论文的pytorch implementation。

问题描述

给定真实图片和标签以及大量的手绘图片,设计一种方法使得模型可以预测出手绘图片的标签为何。让模型可以在训练时只需要 A dataset label,不需要 B dataset label 的情况下提高B dataset 的准确率。

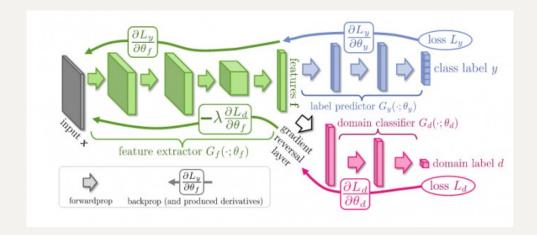
训练集包含: 4500 张真实图片 + 标签, 32×32 , 测试集包含: 100000 张手绘图片, 28×28 , 标签: 总共需要预测 $9 \wedge class$ 。



预处理

由于真实照片与手绘的线稿差别实在较大,故都压至黑白单通道图片。然后使用OpenCV进行边缘检测,辅以随机反转和<15度旋转增广制成目标训练集。

网络结构



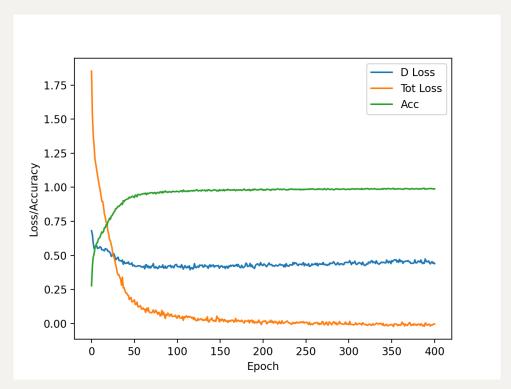
• Feature Extractor: 五层CNN,特征图扩展到512通道。

• Label Predictor: 三层全连接层。

Domain Classifier: 五层全连接层。Gradient Reversal Layer: 将loss取负并在DC模块前de

• Gradient Reversal Layer:将loss取负并在DC模块前detach,合并入总loss,共享FE进行反向传播。

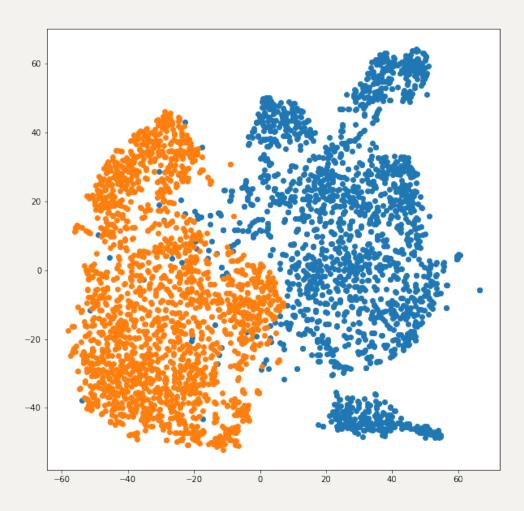
实验结果



可视化

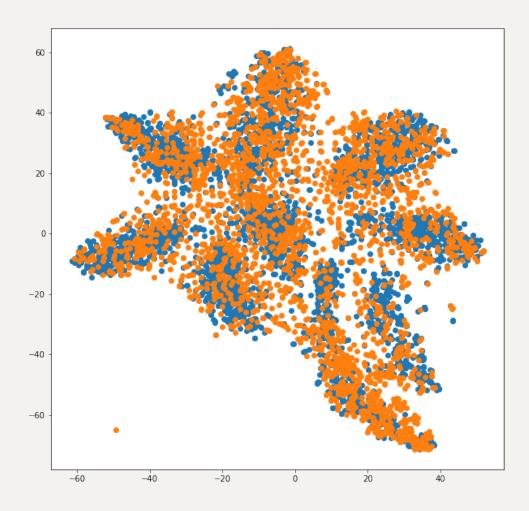
使用DANN前

如下图,代码中将DC loss以及边缘检测注释掉即为训练代码。可见pca比起将九类分开,更倾向于将原数据集和测试集分开。



使用DANN后

为了让区别更明显一点,偷偷换成了tSNE。这九类效果巨好无比啊啊啊啊!



由于存在覆盖情况,再附上一张128+128点的图。可见的确很均匀如理论中所预设。

