计算机科学与技术学院神经网络与深度学习课程实验报告

实验题目: Homework1 学号: 201900130015

日期: 2021.10.6 班级: 智能班 姓名: 李德锋

Email: Idf2878945468@163.com

实验目的:

understand the basic Image Classification pipeline and the data-driven approach understand the train/val/test splits and the use of validation data for hyperparameter develop proficiency in writing efficient vectorized code with numpy implement and apply a k-Nearest Neighbor (kNN) classifier implement and apply a Multiclass Support Vector Machine (SVM) classifier implement and apply a Softmax classifier implement and apply a Three layer neural network classifier understand the differences and tradeoffs between these classifiers

get a basic understanding of performance improvements from using **higher-level representations** than raw pixels (e.g. color histograms, Histogram of Gradient (HOG)

实验软件和硬件环境:

Intel(R) Core(TM) i7-8550U CPU 华为云

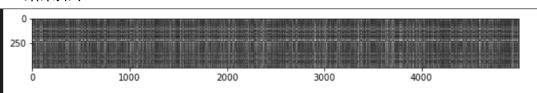
实验原理和方法:

- 1. 补充并实现分类器,对图片进行分类
- 2. 根据结果分析结论

实验步骤: (不要求罗列完整源代码)

KNN:

- 1. 计算 X 中每个测试点与每个训练点之间的距离
- 2. 给定测试点和训练点之间的距离矩阵, 预测每个测试点的标签
- 3. 结果如下



4. 分析:

光亮行: 测试数据距离比所有训练数据距离都长, 可能是噪声

光亮列: 训练数据距离比测试数据距离长, 可能是噪声

SVM:

- 1. SVM 损失函数, 矢量化实现
- 2. 损失函数在某些点不可微时,可能导致计算值与实际值不一样

```
lr 1.600000e-07 reg 1.800000e+04 train accuracy: 0.383837 val accuracy: 0.383000
lr 1.600000e-07 reg 1.900000e+04 train accuracy: 0.379020 val accuracy: 0.391000
lr 1.600000e-07 reg 2.0000000e+04 train accuracy: 0.376265 val accuracy: 0.368000
lr 1.600000e-07 reg 2.100000e+04 train accuracy: 0.371449 val accuracy: 0.359000
best validation accuracy achieved during cross-validation: 0.400000
```

plane car bird cat deer

dog frog horse ship truck

5. SVM 每一类的权重可视化图像, 当图片中出现了该类的形状或者背景颜色时, 被归类为 这一类

Softmax:

4.

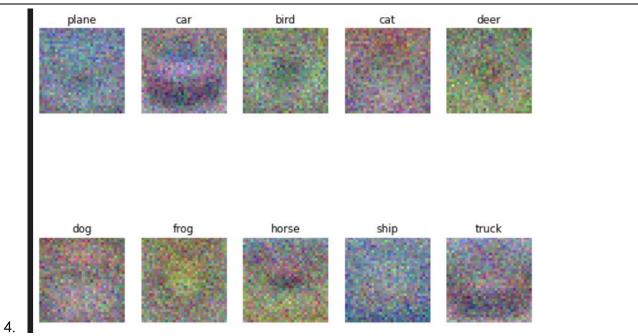
3.

3.

1. 实现 Softmax 损失函数,权重随机生成,分类正确率 0.1,十分类问题交叉熵-log(0.1)

```
1. 1.0000000e-07 reg 5.0000000e+04 train accuracy: 0.330429 val accuracy: 0.343000
1r 5.0000000e-07 reg 2.5000000e+04 train accuracy: 0.345388 val accuracy: 0.349000
1r 5.0000000e-07 reg 5.0000000e+04 train accuracy: 0.325918 val accuracy: 0.347000
best validation accuracy achieved during cross-validation: 0.367000

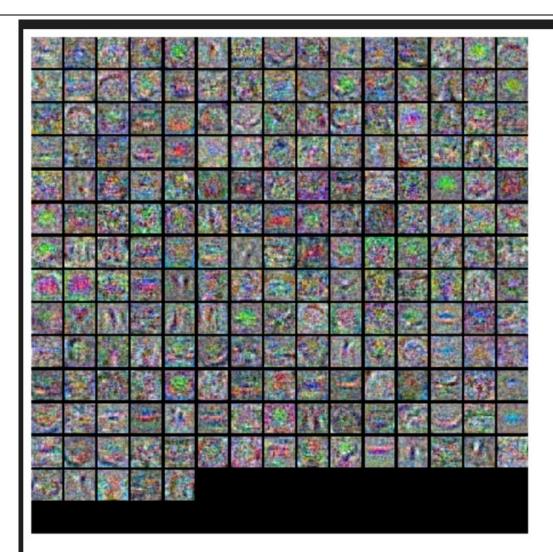
# evaluate on test set
# Evaluate the best softmax on test set
y_test_pred = best_softmax.predict(X_test)
test_accuracy = np.mean(y_test == y_test_pred)
print('softmax on raw pixels final test set accuracy: %f' % (test_accuracy, ))
Python
... softmax on raw pixels final test set accuracy: 0.357000
```



three_layer_net:

- 1. 计算三层神经网络的 loss 和梯度
- 2. 使用随机梯度下降训练神经网络
- 3. 增加正则项进行评分选取最高得分
- 4. 当间隙很大时,很可能发生了过拟合,因此增加训练集、增加隐藏层单元数、增加正则 化参数都可以降低过拟合程度,从而减小间隙大小。

batch_size = 150, lr = 0.010000, hidden size = 200.000000, Valid_accuracy: 0.528000



```
test_acc = (best_net.predict(X_test) == y_test).mean()
print(||Test accuracy: |, test_acc)|

v 0.1s

Test accuracy: 0.514
```

Features:

- 1. 使用随机梯度下降训练线性分类器。
- 2. 使用线性分类器的训练权重来预测标签

结论分析与体会:

—. KNN

- 1 光亮行: 测试数据距离比所有训练数据距离都长,可能是噪声
- 光亮列: 训练数据距离比测试数据距离长, 可能是噪声
- 2 前四项都不会有影响,相当于减去一个常数或者缩放
- 3边界不是线性的,不一定效果好,训练集越大所需时间就越长
- □.SVM
- 1.损失函数在某些点不可微时,可能导致计算值与实际值不一样
- 2. 模式匹配,每一类的权重可视化图像,当图片中出现了该类的形状或者背景颜色时,被归类为这一类 三.Softmax
- 1. 权重随机生成,分类正确率 0.1,十分类问题交叉熵-log(0.1)
- 2. SVM 损失函数:如果新加入的测试图片分类正确,则 loss 为 0

softmax: 不论分类是否正确, loss 总会是存在的, 即使 loss 趋近于 0

- 四. three layer net
- 1.增加正则项进行评分选取最高得分
- 2.当间隙很大时,很可能发生了过拟合,因此增加训练集、增加隐藏层单元数、增加正则化参数都可以 降低过拟合程度,从而减小间隙大小。
- ∄.features

大致正确, 但是又少数错误, 错误可能是由于图片相似

就实验过程中遇到和出现的问题, 你是如何解决和处理的, 自拟 1-3 道问答题:

三层神经网络如何实现

查询资料和与同学讨论