# 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: 优化深层神经网络 学号: 201918130222

Email: 2257263015@qq.com

实验目的:

掌握深层神经网络的一般优化方法

实验软件和硬件环境:

实验软件和硬件环境:

硬件环境:

处理器: Intel core i7 9750-H

电脑: 神州 z7m-ct7nk

软件环境:

Pycharm 与 jupyter notebook

实验原理和方法:

基于 Python 的科学计算库,实现神经网络并优化

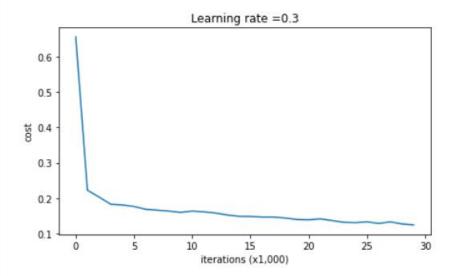
实验步骤: (不要求罗列完整源代码)

## 1, Regularization

Regularization 的主要目的是防止过拟合,即能很好地匹配 train,但是不能 泛化到 test。

### (1) 无 Regularization

Cost after iteration 0: 0.6557412523481002 Cost after iteration 10000: 0.16329987525724213 Cost after iteration 20000: 0.13851642423245572

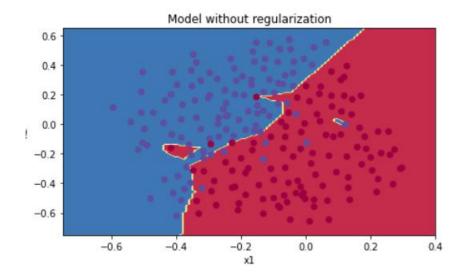


On the training set:

Accuracy: 0.9478672985781991

On the test set: Accuracy: 0.915

#### 可以看出在 train 上的效果好于 test



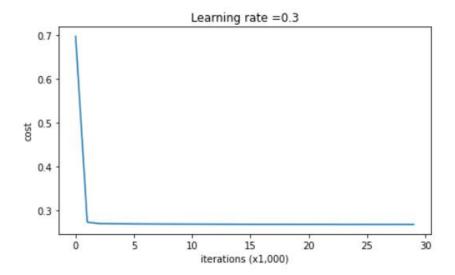
从决策边界可以看出似乎有点太追求"完美匹配",但这往往不是真是结果,出现严重过 拟合。

### (2) L2 Regularization

L2 Regularization 只需要在 Loss function 中加入待优化参数的二次项。

$$J_{regularized} = -\frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \left( y^{(i)} \log \left( a^{[L](i)} \right) + (1 - y^{(i)}) \log \left( 1 - a^{[L](i)} \right) \right) + \underbrace{\frac{1}{m} \frac{\lambda}{2} \sum_{l} \sum_{k} \sum_{j} W_{k,j}^{[l]2}}_{\text{L2 regularization cost}}$$

Cost after iteration 0: 0.6974484493131264 Cost after iteration 10000: 0.26849188732822393 Cost after iteration 20000: 0.2680916337127301

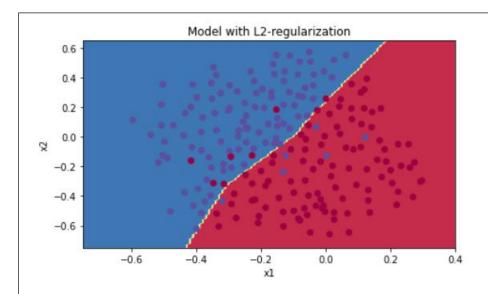


On the train set:

Accuracy: 0.9383886255924171

On the test set: Accuracy: 0.93

可以看出其在训练集和测试集上的表现基本一致,二次项"惩罚了"参数。收敛速度也明显加快。



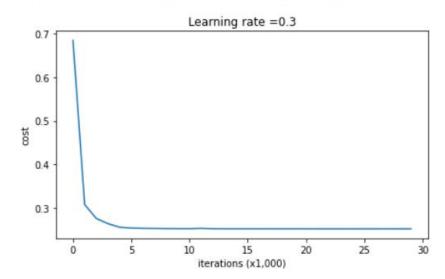
决策边界光滑了很多,不存在之前的"追求完美"得现象。

### (3) Dropout

Dropout 方法通过设置一定的概率,来随机地关闭一些神经元,从而达到减少过拟合的效

果。

Cost after iteration 10000: 0.2519274039043923 Cost after iteration 20000: 0.2516693435056928

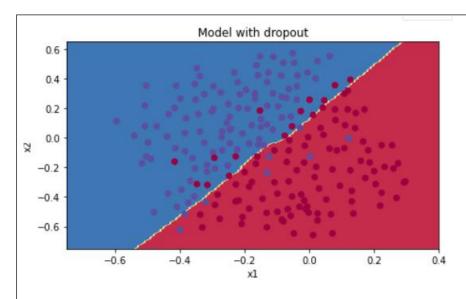


On the train set:

Accuracy: 0.8957345971563981

On the test set: Accuracy: 0.92

可以看出 model 在 train 上的效果甚至不如 test



可以看出使用了 dropout 方法之后, db 更加平滑了。

### 2, Batch normalization

对一个层次较多的 NN 进行初始化的时候,参数的初始化方法可能会极大地影响 model 的效果。如果使用一个不合理的方法,可能在激活函数作用下,数据的分布越来越不理想,严重影响 model 的性能。

我们可以通过对每一个维度单独进行 normalization 来解决这个问

#### 结论分析与体会:

题

(1) Regularization 可以减少过拟合。

L2 regularization 倾向于选择 W 更小的模型,因为那样的模型往往相对简单。

Dropout 用一定的概率关闭神经元, 使得结果不完全取决于模型, 弱化了参数的决定作用。

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: