# 机器学习工程师纳米学位

# 毕业项目开题报告

Zhuo Li 2017年8月27日

# 猫狗大战

### 项目背景

准确而快速地识别猫或者是狗的图片,对人类而言是很容易的,但是对与计算机来讲并不那么简单。困难的原因在于,计算机对于图像信息的处理是以像素为单位的,当拍摄同一物体的角度、亮度发生变化,甚至是物体被遮挡时,产生的图片像素可能完全不同,但毫无疑问都是同一物体的图像。如何快速准确地识别物体,依然是计算机视觉领域几十年来的重要挑战,也是人工智能的重要分支。

我在众多项目中选择了猫狗大战,一方面是因为它涉及到了很多计算机视觉领域的基本问题,而机器视觉是人工智能应用中的重要分支;另一方面,它是 Kaggle 的经典项目,具有一定的知名度,可作为项目经历写在简历中。

# 问题描述

该项目的主要解决的问题是:输入一张猫或者狗的图片,识别出图片的内容,并且多次输入下,识别的准确率应达到一个合理的水平。

对于这类很难界定特征的分类问题,目前采用深度学习效果比较好,特别的在图像识别领域, 受生物视觉原理启发的卷积神经网络方法比较适合处理此类问题。

# 数据输入

用于训练和测试的数据集由 Kaggle 提供,来自 Petfinder.com 提供的一部分数据。
Petfinder.com 是世界上最大的专门为无家可归的宠物寻找家园的网站,提供了超过三百万只猫和狗的图像,由美国各地数千个动物收容所的人工分类。

训练集文件夹包含 25,000 张狗和猫的图像,该文件夹中的每个图像都有标签作为文件名的一部分。测试集文件夹包含 12,500 个图像,根据数字标识命名。对于测试集中的每个图像,需要预测图像是狗的概率(1表示是狗,0表示是猫)。

### 解决办法

利用训练集中的一部分数据,对一些知名的 CNN 模型进行训练,另一部分数据用于评价各模型表现,选出最优的模型,其模型及参数为该问题的解决办法。最终用测试集进行测试。

### 评估指标

采用对数损失函数来衡量模型表现:

$$LogLoss = -\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left[ y_i \log(\hat{y}_i) + (1 - y_i) \log(1 - \hat{y}_i) \right]$$

其中,

- 加为测试集中的图片数量
- $\bullet \hat{y}_i$ 为预测图片内容为狗的概率
- •Уі, 图片内容如果是狗值为 1, 如果是猫则值为 0
- $\log()$ 为自然(底为e的)对数

对数损失函数值越小越好。

### 基准模型

#### •LeNet

- •卷积神经网络使用 3 层架构:卷积(提取图像空间特征)、下采样(使用了图像平均稀疏性)、非线性激活函数(tanh 或者 sigmoid 函数)
- •多层神经网络(MLP)作为最后的分类器
- •层之间使用稀疏连接矩阵,以避免大的计算成本

#### AlexNet

- •数据增强(水平翻转,随机裁剪、平移变换,颜色、光照变换)
- •使用 ReLU 函数作为激活函数,降低了 Sigmoid 类函数的计算量
- •利用 dropout 技术在训练期间选择性地剪掉某些神经元,避免模型过度拟合
- •利用 LRN 临近数据做归一化,进一步减少错误率
- •引入 pooling 池化技术
- •利用 GPU 并行计算显著减少训练时间

#### •VGGNet

- •使用小卷积核减少运算量
- •采用更多层的卷积

#### GoogLeNet

•引入 Inception , 1\*1卷积核用于降维 , 多个卷积核形成的网络作为整体网络中的一层

- ResNet
  - •引入残差网络
- •Inception v3
- •Inception v4
- Xception
- ResNeXt

#Deep Learning 回顾#之 LeNet、AlexNet、GoogLeNet、VGG、ResNet CNN 那么多的网络有什么区别吗?如何对 CNN 网络进行修改?ZOMI 的回答

### 设计大纲

- 1.正确读取训练集的内容和标签
- 2.将训练集分为训练集和验证集
- 3.实现 CNN 模型
- 4.利用训练集训练模型,并用验证集评估模型
- 5.选出最佳模型,利用测试集测试正确率