# AI算法工程师

## 毕业项目开题报告

沈捷 2019年3月28日

## 背景

2013年,kaggle举办了一项趣味性赛事"猫狗大战",即猫狗图像分类。许多学者及行业人士参与其中,供献了大量的解决方案,机器学习领域的局势由之改变<sup>1</sup>。现今图像分类在许多行业已展开深入研究,如医学上热门的癌组织与良性组织的鉴别,甚至有学者尝试利用深度学习方法鉴别出男女大脑MRI图像的差异<sup>2</sup>,都是类似的问题。但医学领域常由于患者隐私保护政策,难以获得大量的训练数据,所以为了更好地学习、研究新的方法,也有学者会利用猫狗大战数据进行探索尝试和验证<sup>3</sup>,同理可以延伸至许多应用领域。

## 问题描述

区分图片是猫还是狗的照片,显然是一个二分类问题,通过输入图像特征,获得一个概率,通过概率来 判断属于哪一个类。

## 数据输入

该数据集已切分为训练集和测试集。训练集包含25000张图片,猫和狗图片比例为1:1,可以从文件名 (标签.编号.jpg)中获得标签;测试集有12500张图片,文件名只有编号。

训练集图片会经过随机旋转、缩放、裁剪等预处理,使模型能有更好的泛化能力。这些图像将统一为 224×224大小,并分解为RGB三个颜色通道的色值,再经过标准化处理,作为模型的输入。

## 解决方案

处理好输入数据后,将采用一个预训练的神经网络进行迁移学习,预计将采用vgg16模型。神经网络的输入节点应为 224 × 224 大小,输出节点数量为1,采用sigmoid激活函数将图像对某一类的线性预测值映射到\$(0,1)\$之间,即为概率(狗=1,猫=0)。sigmoid函数公式:

$$S(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

最后将模型在测试集上进行预测,提交到kaggle上进行比较判断。模型的训练目标即是达到kaggle的前 10%。

训练模型的过程中,将调整epoch、隐藏层节点、学习速率等超参数,以尽量高准确率,降低对数损失(log loss)。

## 基准模型

此处将采用vgg16模型做为基准模型,进行迁移学习。vgg16是用ImageNet的图像进行预训练的深度卷积网络模型,具有16个权重层<sup>4</sup>,可以迁移到未见过的图像进行训练,大大提高训练模型的效率。

## 评估指标

模型将采用对数损失函数(log loss)进行评价。对数损失函数需要输入每个分类的预测概率与标签,对错误的分类进行惩罚,从而对准确率(Accuracy)进行量化<sup>5</sup>。损失越少,准确率越高。对数损失函数公式<sup>1</sup>:

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

其中:

- n 是样本数量
- $\hat{y}_i$  是图像 i 为狗的预测概率值
- $y_i$  是图像 i 的标签,  $y_i = 1$  是狗,  $y_i = 0$  是猫
- log()是以自然数 e 为底的对数函数

此外,预测结果将上传到Kaggle进行排名对比,目标是要达到Kaggle排名的前10%。

#### 项目设计

综上,本项目是一个图像的二分类问题。对于训练集图像,首先要进行随机翻转、缩放、裁剪等预处理,并统一成 224×224大小,再转化为RGB三个通道的Tensor,与预训练模型的标准化参数进行匹配,作为模型的输入。将采用Pytorch的vgg16为预训练模型框架进行迁移学习,用Sigmoid函数输出图像的预测概率(狗=1,猫=0)。在训练过程中,将调整epoch、隐藏层数、隐藏节点数、学习速率等超参数,尽量提高准确率,降低对数损失。在测试集上进行预测之后,提交到kaggle上进行评价对比。kaggle则采用对数损失函数(log loss)进行模型准确率的评价。本模型的目标是达到Kaggle排名的前10%。

#### 参考文献

1. Kaggle. Dogs vs. Cats Redux: Kernels Edition. Kaggle Available at:

- https://kaggle.com/c/dogs-vs-cats-redux-kernels-edition. (Accessed: 5th April 2019)
- 2. Xin, J., Zhang, Y., Tang, Y. & Yang, Y. Brain Differences Between Men and Women: Evidence From Deep Learning. *Front. Neurosci.* **13**, 185 (2019).
- 3. Perez, L. & Wang, J. The Effectiveness of Data Augmentation in Image Classification using Deep Learning. (2017).
- Simonyan, K. & Zisserman, A. Very Deep Convolutional Networks for Large-Scale Image Recognition. ArXiv14091556 Cs (2014).
- 5. klchang. 对数损失函数(Logarithmic Loss Function)的原理和 Python 实现. 博客园 Available at: https://www.cnblogs.com/klchang/p/9217551.html. (Accessed: 5th April 2019)