# 李南印彩大學 《人工智能导论》课程项目 开 题 报 告

项 目 题 目:"猫眼慧识"--基于人脸图像的情绪分析

所 在 学 院: 计算机学院

项 目 组 长: 李文杰

小 组 成 员: 王瀚业 刘乐 江明伦

开题时间: 2022年3月1日

#### 一、选题背景

人类情感交流是一种基于表情、姿态和语言等多种形式的非语言交流 方式,而其中表情交流是最为重要的一种。表情变化可以传达出其内心的 情绪变化,表情是人类内心世界的真实写照。上世纪 70 年代,美国著名 心理学家保罗•艾克曼经过大量实验之后,将人类的基本表情定义为悲伤、 害怕、厌恶、快乐、气愤和惊讶六种。同时,他们根据不同的面部表情类 别建立了相应的表情图像数据库。随着研究的深入,中性表情也被研究学 者加入基本面部表情中,组成了现今的人脸表情识别研究中的七种基础面 部表情。



面部表情的识别对于研究人类行为和心理活动,具有十分重要的研究 意义和实际应用价值。现如今,面部表情识别主要使用计算机对人类面部 表情进行分析识别,从而分析认得情绪变化,这在人机交互、社交网络分 析、远程医疗以及刑侦监测等方面都具有重要意义。因此,研究如何通过 计算机视觉技术对人脸进行情绪识别,已成为计算机视觉领域中的一个重 要研究方向。本项目旨在研究基于图像处理的人脸情绪识别方法,通过深 度学习等技术实现对人脸表情的自动化识别。

### 二、相关研究综述

近年来,人脸情绪识别的研究已经取得了不少进展,涉及到的技术包括传统的机器学习算法和深度学习算法。其中,深度学习算法因其强大的

表达能力和适应性,在人脸情绪识别领域中表现优异。主要应用的深度学习模型包括卷积神经网络(CNN)、循环神经网络(RNN)和深度置信网络(DBN)等。

在数据集方面,由于人脸情绪识别领域的研究需要大量的标注数据,已经涌现出一系列常用的数据集,例如 FER2013、CK+和 Oulu-CASIA 等。这些数据集提供了不同的情绪类别和典型的情感表情样本,对于情绪识别算法的训练和评估具有重要意义。

### 三、拟解决的问题和研究内容

本项目的主要研究目标是基于图像处理技术实现对人脸情绪的自动 化识别,其中需要解决的**主要问题包括:** 

- 1.提取人脸图像中的情感表达信息,包括面部特征、表情动态等。
- 2.建立合适的深度学习模型,实现对不同情绪的自动化识别。
- 3.针对不同数据集的特点,进行模型训练和优化,提高情绪识别准确 率和稳定性。

### 研究内容主要包括:

- 1.人脸检测与标注:采用 Haar 或 Cascade 检测算法,实现对人脸的检测和标注。
- 2.特征提取和表情分析:通过对人脸图像进行预处理,提取面部特征, 实现对不同表情的分析和识别。
- 3.建立深度学习模型:通过构建卷积神经网络(CNN)等深度学习模型,实现对人脸情绪的自动化识别。

- 4.数据集选择与处理:选择常用的数据集进行模型训练和测试,并进行数据预处理、数据增强等操作,提高模型的泛化能力和准确率。
- 5.模型评估与优化:对训练出的模型进行评估,采用交叉验证等方法, 进行模型参数调优,提高情绪识别的准确率和稳定性。

#### 四、可行性分析

本项目的研究内容和目标符合当前计算机视觉领域的研究方向,且具有一定的应用价值。当前,深度学习技术已经成为人脸情绪识别领域的主要技术手段,各类模型的表现均在不断提升。虽然小组成员暂未有过 AI 相关开发经验。但是,我们有较好的编程能力与一定的自信,且网络上已经存在大量的开源数据集和代码实现,为本项目的实现提供了必要的支持。如 GitHub 上存在较多可供学习的源代码,Google 旗下的用于各种感知和语言理解任务的机器学习开源软件库 Tensorflow 以及基于 Torch 库的深度学习框架 PyTorch。对于模型训练所需要的算力,现存的各种云服务器也提供了支持。

## 五、计划进度安排

本项目的预计时间为2个月,具体进度安排如下:

第1个月: 熟悉深度学习算法和相关技术, 学习常用的数据集和代码实现, 完成人脸检测和标注等预处理操作。实现人脸情绪识别的深度学习模型, 完成数据集的选择和处理, 并进行模型训练和测试。

第2个月:对训练出的模型进行评估和优化,提高情绪识别的准确率和稳

定性。完成实验结果分析和撰写论文,进行项目总结和报告撰写。

# 六、参考文献

[1] M. M. Pantic, M. Valstar, R. Rademaker, and L. Maat, "Web-based database for facial expression analysis," in Proceedings of the 8th International Conference on Automatic Face and Gesture Recognition, 2008, pp. 1-6. [2] Z. Zhong, L. Zheng, and S. Zhang, "Recovering 3D face shape and texture using deep neural networks," in Proceedings of the IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition, 2018, pp. 5163-5171. [3] M. S. Bartlett, G. Littlewort, M. Frank, C. Lainscsek, I. Fasel, and J. R. Movellan, "Automatic recognition of facial actions in spontaneous expressions," Journal of Multimedia, vol. 1, no. 6, pp. 22-35, 2006. [4] S. Wu, Y. Zheng, X. Zhang, and X. Xue, "A face recognition method based on deep learning with single sample per person," Multimedia Tools and Applications, vol. 77, no.