**附件2**



**本科生毕业设计（论文）开题报告**

**学生姓名： 丁聪**

**导师姓名、职称： 黄龙庭**

**所属学院： 信息工程学院**

**专业班级： 电信1704**

**设计（论文）题目：基于深度学习的手写汉字数字识别算法研究与实现**

年 月 日

**开题报告填写要求**

1．开题报告应根据教师下发的毕业设计（论文）任务书，在教师的指导下由学生独立撰写。

2．开题报告内容填写后，应及时打印提交指导教师审阅。

3．“设计的目的及意义”至少800汉字（外语至少500字），“基本内容和技术方案”至少400汉字（外语至少200字）。进度安排应尽可能详细。

4．指导教师意见：学生的调研是否充分？基本内容和技术方案是否已明确？是否已经具备开始设计（论文）的条件？能否达到预期的目标？是否同意进入设计（论文）阶段？

|  |
| --- |
| **撰写内容要求（可加页）：**  **1．目的及意义（含国内外的研究现状分析）**  随着alphago在围棋比赛中击败韩国围棋大师李世石，便有众多研究者加入神经网络的研究当中。深度神经网络的应用作为人工智能领域的一个重要研究分支，给予了计算机识别图像犀利的“眼睛”和复杂的大脑。神经网络模拟人的大脑活动的过程，尽可能地去模拟一个人的思考行为，赋予了计算机意想不到的功能。但是，因为90年代的计算能力的限制，神经网络曾经停滞不前，直到显卡的计算能力大幅上升，并将并行计算运用在训练神经网络上，深度的神经网络才得以实际应用，并发挥意想不到的作用。  神经网络的最初提出者Lecun在1989年就实现了第一个卷积神经网络，他在06年的《Notes on Convolutional Neural Networks》论文当中详细描述卷积神经网络结构，包括卷积层、池化层以及全连接层，每一层都有众多的权值、偏置参数；关于参数的自动更新，他引用了反向传播、自动梯度计算的概念来解释神经网络如何通过损失函数来自动更新每一个可变参数的值，以达到最终识别图像的目的。目前，国外众多研究者将神经网络应用于图像的分类问题当中，并且在改进自己的网络当中，引用了很多有名的图像分类数据集，如[ImageNet](https://paperswithcode.com/sota/image-classification-on-imagenet) 、[CIFAR-10](https://paperswithcode.com/sota/image-classification-on-cifar-10) 、[MNIST](https://paperswithcode.com/sota/image-classification-on-mnist) 等等，其中MNIST一类是关于手写阿拉伯数字，如今的识别率已经达到99%以上。  对于数字的识别研究如火如荼，但对于中文的数字以及某些特定文字数据集的研究近期则比较少，并且对于中文数字识别的研究属于汉字识别的研究范畴，许多研究从上世纪90年代已经开始，但其研究方法都是基于传统的特征分解，如提取汉字的笔画密度特征、外围特征，亦或者使用算子进行方向分解，找到特定的比划特征如横、竖等，再将特征放入支持向量机进行分类。该类方法识别的效果不差，但是比起神经网络的准确度，其效果远远不及。  通过研究神经网络在图像分类的良好效果，将其运用到中文的数字识别，准确度一定能够更上一个层次，而计算力的几何倍数的提升也让数字识别的时间大大减小，时间上的劣势不再是问题。每年都有应用在图片分类的良好的神经网络诞生，倘若能够测试到比较好的网络，应用在中文数字识别上，那么文字的识别系统准确度将会随之得到极大的改良。  **2．研究（设计）的基本内容、目标、拟采用的技术方案及措施**  **2.1 研究（设计）的基本内容、目标**  1. 学习卷积神经网络的基础知识，数据集训练方法以及训练模型存储。  2. 学习数字图像处理的理论，如图像的形态学运算、图像分割、二值化处理等，用于手写数字图像数据的预处理。  3. 学习python相关基础语法知识和Tensorflow神经网络框架的使用。  **2.2拟采用的技术方案及措施**  1. 卷积神经网络（CNN）  （1）神经元  查看源图像  图 1  神经元是神经网络的基本单元，由一个或多个输入，图1当中拥有三个输入，每一个输入都对应不同的权重，把输入的三个信号累加之后加上预设偏置b，便可以得到神经元的值，这个值送入激活函数（如ReLU），若达到某一个值，便可以触发神经元传递信号到下一个神经元。  （2）卷积神经网络（CNN）    图 2  CNN由众多神经元构成，CNN加入图像处理当中常用的卷积运算，使得神经网络能够模拟人观察图片某些特征的功能，CNN一般由卷积层、池化层、全连接层构成，多次的卷积使得图像维度缩小，提取到图像高维特征，高维特征再经过全连接层，便能以概率的形式呈现出分类的可能。  （3）前向传播机制  假设CNN中第L-1层的第j个神经元传向第L层的第i个神经元的权重参数用  来表示，第L层的第i个神经元偏置用，自动学习率用，整个网络的均方误差函数用E来表示，那么，每个神经元的参数w，b都可以用前向传播公式来表示：  （4）减少网络训练过拟合  神经网络容易训练过拟合从而使得识别效果差强人意，使用Batch Normalization技术将特征归一化可以减轻过拟合现象，并且加快学习进程。其原理是将每一批训练的输入数据进行归一化处理，求其均值和方差，算出归一化后的输入，然后在利用线性缩放和位移来调整，其算法如下：    图 3  **3．进度安排**  第 1 周—第 3 周 搜集资料，撰写开题报告；  第 4 周—第 5 周 论文开题；  第 6 周—第 12 周 撰写论文初稿；  第 12 周—第 15 周 修改论文；  第 16 周 论文答辩。  **4．阅读的参考文献不少于15篇（其中近五年外文文献不少于3篇）**  [1]R. C. Gonzalez, "Deep Convolutional Neural Networks [Lecture Notes]," in IEEE Signal Processing Magazine, vol. 35, no. 6, pp. 79-87, Nov. 2018, doi: 10.1109/MSP.2018.2842646.  [2] 周志华. 机器学习[M]. 北京：清华大学出版社，2016.  [3] 李航. 统计学习方法[M]. 北京：清华大学出版社，2012.  [4] 金连文. 手写体汉字识别的研究[D].华南理工大学,1996.  [5] 朱辉,杨扬,颉斌,封筠.SVM在小字符集手写体汉字识别中的应用研究[J].微计算机信息,2004(04):74-75+88.  [4] Y. LeCun, B. Boser, J. S. Denker D. Henderson, R. E. Howard, W. Hubbard, and L. D. Jackel, “Back­propagation applied to handwritten zip code recognition,” Neural Comput., vol. 1, no. 4, pp. 541–551, 1989.  [6] Y. LeCun, Y. Bengio, and G. E. Hinton, “Deep learning,” Nature, vol. 521, pp. 436–444, May, 2015.  [7] R. C. Gonzalez and R. E. Woods, Digital Image Processing, 4th ed. New York: Pearson-Prentice Hall, 2018.  [8] Cheng Lin，Fei Y，Qiu Feng W，et a1．2011．Convolutional Neural Network Committees for Handwritten Character Classification[J]．Proc．International Conference on Document Analysis and Recognition(ICDAR)，242-253．  [9] 关保林，巴力登．2013．基于改进遗传算法的BP神经网络手写数字识别[J]．化工自动化及仪 表，40(6)：774—778．  [10] 梁淑芬,胡帅花,秦传波,等. 2017. 基于深度学习的数字识别模块在安卓系统的实现[J]. 五邑大学学报(自然科学版), 1(1):40,45.  [11] 曹丹.基于Hopfield 神经网络的脱机手写数字识别[D].中南大学,2009  [12] Schmidhuber, Jürgen. Deep Learning in Neural Networks:An Overview[J]. Neural Netw,2015,61:85-117.  [13] Krizhevsky, A., Sutskever, I., & Hinton, G. E. (2017). ImageNet classification with deep convolutional neural networks. Communications of the ACM, 60(6), 84–90. doi:10.1145/3065386  [14] K. Simonyan and A. Zisserman, “Very deep convolutional networks for large-scale image recognition,” in International Conference on Learning Representations, May 2015.  [15] He, K., Zhang, X., Ren, S., & Sun, J. (2016). Deep Residual Learning for Image Recognition. 2016 IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR). doi:10.1109/cvpr.2016.90  5．指导教师意见  指导教师（签名）：  年 月 日 |
|  |