

本科毕业论文

题 目：基于深度学习的农业病虫

害检测算法

院 （部）： 计算机科学与技术学院

专 业： 计算机科学与技术

班 级： 计科143

姓 名： 朱忠栋

学 号： 20141111110

指导教师： 李盛恩

完成日期： 2018年5月30日

目 录

**目录的宽度和页眉页脚线的宽度基本冲齐。**

**生成目录的时候保持目录的默认宽度，不要强制设定宽度**

一级标题，黑体，4号。两字间空2格。后面的“结论”、“谢辞”、“附录”中，两字间均空2格

**罗马字符表示的页码手工格式化为**

**Times New Roman,小四号**

黑体，3号，居中

两字中间空2格

摘 要··································································Ⅲ

**ABSTRACT手工格式化为**

**Times New Roman,四号**

ABSTRACT····························································Ⅳ

**正文部分的一级目录手工删除制表符前导符和页码部分**

1 前 言

1.1 空腹桁架钢框架的特点及研究意义········································1

**手工格式化宋体，小4号，1.5倍行距**

1.2 空腹桁架钢框架的研究现状··············································3

1.3 现有研究的不足及本文的研究内容········································5

**所有的制表符前导符都手工格式化宋体，小4号**

2 空腹桁架钢框架有限元建模及验证

2.1 引言··································································8

2.2 弹塑性分析方法简介···················································12

2.3 ANSYS在空腹桁架钢框架弹塑性分析中的应用····························18

2.4 ANSYS分析模型正确性检验············································20

2.4.1 ANSYS分析模型概述················································21

2.4.1.1 ANSYS分析模型概述·············································21

目录最多列至三级标题。下级标题依次比上级标题缩进1格

2.5 小结·································································21

3 空腹桁架钢框架受力性能有限元分析

3.1 引言·································································23

3.2 空腹桁架钢框架与普通钢框架力学性能对比·······························26

**所有的页码都手工格式化为**

**宋体,小四号**

3.3 影响空腹桁架钢框架力学性能的因素·····································29

4 空腹桁架钢框架极限承载力试验研究

4.1 试验目的·····························································30

4.2 模型设计依据·························································32

4.3 试验概况·····························································35

4.4 试验过程描述·························································38

4.5 试验结果·····························································45

目录及中外文摘要的页码使用Ⅰ、Ⅱ、Ⅲ……等符号连续编排，字体Times New Roman，小5号

4.6 小结·································································55

5 结 论································································56

谢 辞··································································57

参考文献·······························································58

附 录··································································59

摘 要

黑体，小3号，居中，1.5倍行距，两字间空1格

页眉：黑体，5号，居中

宋体，小4号，1.5倍行距

在农作物病例检测中，许多检测技术被应用于此领域，但由于传统机器学习方法检测准确率太低，仍然存在农作物病虫害防治不及时的问题，严重影响农业生产的质量和产量。近些年深度学习的快速发展，基于卷积神经网络的目标检测算法，在检测效率和准确率上有很大的提升。

本论文研究现基于区域的卷积神经网络（RCNN）算法在农业检测上的应用，首先总结我国在农业病虫害检测方面的现状，然后介绍了深度神经网络和RCNN算法的原理，按照RCNN的思想，针对具体的农作物病例，重新设计网络结构，并且讨论了神经网络训练过程中出现的问题，结合卷积神经网络的最新优化技术，对算法进行改进。测试表明在该农作物病例数据集上取得了突破性的成果。

关键词：深度学习；农业病虫害；目标检测；卷积神经网络

黑体，小4号。关键词之间用“；”分开，宋体，小4号。最后一词末不加标点

页面设置：上下各为2.5cm，左右各为2.2cm，页眉、页脚各为1.5cm

**Detection algorithm of agricultural diseases and insect pests based on deep learning**

英文题目：Times New Roman，小3号，居中，加黑，1.5倍行距

Times New Roman，小3号，1.5倍行距

**ABSTRACT**

Vierendeel truss-steel frame has wide technical application that can be applied to the staggered truss structure and transfer structure. It has important theory significance and value of technical application to research the behavior, the ultimate load-carrying capacity and structural destroy mode.

Times New Roman，小4号，1.5倍行距

·········

关键词之间用“；”分开，Times New Roman，小4号，1.5倍行距。最后一词末不加标点

与正文另起一行。Times New Roman，4号，加黑

**Key Words:** Deep learning；Agricultural diseases and insect pests；Object detection；Convolutional Neural Networks

1绪 论

一级标题，黑体，小3号，1.5倍行距，两字间空1格

二级、三级及以下标题，顶格，黑体，小4号，1.5倍行距

宋体，小4号，1.5倍行距

1.1 研究背景

1.1.1 病虫害防治中的问题

中国作为传统的农业大国，农业在我国经济中占有举足轻重的作用，同时也是经济发展的基础。这个基础产业在目前却存在很多问题，例如农产品质量不高，难以保障现代农业的发展等。在农业种植中，病虫害一直是阻碍农作物生长的重要问题，直接导致了农产品的质量和产量的下降。据统计，我国农作物病虫害呈多发重发态势，每年发生面积近70亿亩次，因防控能力不足每年造成粮食损失近500亿斤、经济作物损失350多亿斤。由于我国农业的若干特点，如农民文化素质差，农业领域的专家和科技人员紧缺，和农民普遍利用自己长时间的传统种植经验来防治病虫害，这种基于经验的检测方法具有很大的局限性，造成了滥用农药，防治不准确，不及时的问题，尤其在面对各种新型病虫害时束手无策，直接造成重大的农业损失。过渡使用农药还会使病虫害产生抗药性，进一步加剧了农业病虫害的防治难度[[[1]](#endnote-1)]。

1.1.2 深度学习的复兴

卷积神经网络在上世纪80年代就已经出现，起初用于识别邮政系统中的手写数字，但是碍于几处计算细节和计算机硬件水平，导致神经网络的计算速度非常慢，因而发展进入瓶颈。2012年图像识别大赛的冠军，仅仅做了几处细节的修改，如使用更为线性的ReLU函数作为激活函数等，大体没有发生变化，并且使用GPU加速运算，它出色的表现又引起了深度学习和计算机视觉的复兴，同时证明了深度学习的巨大潜力。之后，关于深度学习的研究开始爆发性的增长，神经网络的深度不断增加。如今，深度学习已经在图像、语音、自然语言处理、CTR预估、大数据特征提取等方面获得广泛的应用。面向图像分类的深度学习研究蓬勃发展，已经在该领域取得了很多重大突破，甚至超越了人类的表现。应用于许多商业化的图像分类问题中，甚至成为了很多新兴科技的基础。在医疗、金融、无人驾驶行业表现出革命性的成果。深度学习作为一种应用技术，在各行业中的应用已经成为目前研究的主要方向。

1.2研究意义

计算机技术正在改变人们的生活，农业想要进一步发展，必然要与计算机相结合。我国也一直看中计算机技术在农业上的应用，提高农业生产科技含量，加快我国农业发展步伐。卷积神经网络在图像分类上展现出来的巨大优势，农作物病虫害是图像分类的问题，深度神经网络也可以适用于病害检测。

结和我国农业病虫害防止困难的现状，基于深度学习的检测算法，利用计算机辅助诊断，可以很好的解决防止困难的问题，提高诊断的准确度和及时性。研究一个用于检测农业病虫害的算法势在必行。

1.3研究现状

物体检测算法在各个领域的应用，鉴于各种原因，对农业应用的不重视还在起步阶段，没有很完备的数据集

1.3.1数据集现状

病虫害往往具有明显的区域性，所以建立一种病例的数据集，可能只适用于一个区域。所以导致病虫害数据集的建立的不完善。然而神经网络需要大量的数据支持，完善的数据集对算法准确度的基础。这也是现阶段检测算法准确度不高的主要原因。

1.3.2目标检测算法

借助计算机视觉结对害虫的识别的应用研究还比较少。传统的检测方法往往需要手动设计特征。对于病虫害图像分析而言，需要对农业病例的症状非常熟悉，来定义病斑的形状、大小、颜色特征。研究者们经常使用梯度直方图（HoG）、颜色直方图。词袋、局部二值特征、SIFT特征、haar特征等方法来抽取图像的特征，然后将这些特征作为支持向量机（SVM）的输入，来训练分类器，用这个模型去预测患病的概率。除此之外特征的定义往往又很强的主观性，误差很大。传统检测方法准确率不高，且鲁棒性很差，这也是计算机辅助诊断没用走向实践的根本原因。

由于计算机技术在农业领域应用探索比较缓慢。利用深度学习技术检测农业病虫害研究还没有人尝试。 深度学习完全以数据作为驱动，可以在数据中学到不同层次的特征，挖掘出超越人工设计的特征，可以更强的表达出数据所包含的内容，没有主观性的影响，在病虫害的检测应用中有着巨大的潜力。

1.4研究内容

本文对基于卷积神经网络的RCNN目标检测算法在农业病虫害识别问题上的作用进行深入探究。针对具体农业病例，收集病例图片，以及对数据集预处理，建立该病例的数据集。探究RCNN算法的原理，按照具体应用场景，经过大量实验，设计网络结构。使用数据集训练网络，评价测试结果，记录准确度变化的过程，不断调节超参数，对网络进行调优。且在训练过程中，根据所发现的问题，借鉴最新神经网络训练优化技术，改造网络结构，进一步提升模型的准确度。

1.5论文的组织结构

本论文共有5章，每一章的内容安排如下。

第一章是绪论，介绍了利用深度学习检测农业病虫害研究的背景，意义，研究现状，并对研究的大体内容作了说明。

第二章是相关知识，本章主要介绍了与RCNN算法的基本知识，包括神经网络，卷积神经网络和目标检测算法。

第三章是算法设计，依据一个具体的农作物病例，分析研究所要解决的主要问题。并且按照RCNN原理，详细描述了网络结构设计过程以及原因。

第四章是测试优化，描述了网络训练的过程和数据集预处理等，并结合最新在神经网络训练中卓有成效的一些技术，改进算法，调节网络结构。最后给出了在病例数据集上检测的准确度，和对结果的评价。

第五章，总结所做的工作，以及未来需要努力的工作和方向。

2神经网络与深度学习

2.1神经网络

2.1.1感知器

神经网络的基础是感知器，神经网络就是由许多感知器组合而成的。这是一种人工神经元模型，模仿神经元做出反应的过程。感知器原理可以被看作依据权重来做出决策的设备。一个感知器模型（如图2.1）接受几个二进制的输入x1,x2,x3…,并产生一个二进制的输出。权重可以理解为相对于输出，输入的重要程度。

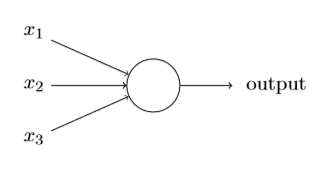


图2.1 感知机模型

感知器的代数描述如下，输出由所有输入乘以权重加起来的总和小于或者大于阈值所决定的。

(2.1.1)

多层感知器：第一层的输出作为第二层感知器的输入，第二层中的感知器比第一层中的感知器作更复杂的决策，第n层同理，这便是神经网络的雏形。

2.1.2分类器

分类器根据数据的特征用来决定数据的分类，用于神经网络的分类器主要有KNN，SVM，Softmax。

KNN分类器是K近邻分类器，对于被预测数据所属的种类，由K个最靠近他的数据的种类所决定。它判断数据是否属于某一类别的依据是当前数据与种类的距离，具体到图像分类上，有如下两种方法

L1距离（Manhattan distance） (2.1.2a)

L2距离（Euclidean distance） (2.1.2b)

这两种方法根据所面对的问题灵活选择。

KNN是比较简单的分类器，在训练阶段只是负责记忆，在预测阶段将待测数据与记忆的所有数据进行比较。因此KNN分类器在训练阶段的时间为，而在预测阶段的时间是。这显然是是大问题，我们希望分类器将时间花在训练上，而不是预测上。因为在预测阶段花费时间短我们才能在实践中实时做出决策。

SVM和softmax分类器属于另一种分类器他们将时间花在训练上而不是预测上。他们有各自的评价函数，也被称为损失函数。在大量的数据训练中不断优化。

2.1.4损失函数

为了找到合适的权重和偏置，我们需要有一个评价函数，这就是损失函数。

神经网络的损失函数：

(2.1.4a)

这个公式中符号表示的含义为：y(x)表示期望输出，w表示所有网络中权重的集合，b是所有的偏置，n为训练的个数，a表示输入为x时输出的向量。a取决于x、w、b。

我们感兴趣的是能正确分类的图像的数量，为什么不直接最大化这个数量，而是最小化一个类似二次代价的函数来间接评价呢？

因为被正确分类的数量关于权重并不是一个平滑的函数。大多数情况下对权重和偏置的微小变化不会明显的影响被正确分类图像的数量。我们就会陷入一个泥潭，很难改变权重和偏置做出微小的变化来提升性能。

Multiclass SVM Loss：

(2.1.4b)

(2.1.4b)

这是SVM分类器的损失函数，也被称为合页损失函数（Hinge loss）。随着的升高，损失函数不断下降，只到超过某一阈值。这个公式里的1被称为安全边际值（dela）。只要分类器得出的结果中正确分类的结果大于不正确分类结果的，并且超过安全边际值，则认为分类器良好没有损失，否则将计算损失。这里有一个有用的调试技巧，当使用一些很小的值来初始化w，你的分数结果在训练的初期倾向于呈现较小的均与分布的值，所有的得分都近乎为0并且差不多相等，损失函数预计会是C – 1。若果不是程序中就有bug。

等优势，因此，将空腹桁架结构应用于钢结构中也将会具有较好的受力性能。但是，目前人们对空腹桁架钢框架的研究还处于初始阶段，全面分析影响空腹桁架钢框架受力性能的因素以及结构的破坏形式对推广空腹桁架钢框架有重大的意义。

图1.3 空腹桁架转换层 图1.4 桁架式框架梁结构

1.2 空腹桁架钢框架的研究现状

参考现有的理论研究以及在实际工程中的应用，涉及到对空腹桁架结构的受力性能分析的理论和试验研究主要集中在交错桁架钢框架结构体系和转换层结构上，但是由于两者的结构形式不同，其研究的内容也不同。本文分别介绍以下空腹桁架在这两方面的理论和试验研究，进一步分析空腹桁架钢框架的受力性能。

按注释在正文中出现的先后顺序连续编号

1.2.1 交错桁架结构体系中的空腹桁架

交错桁架结构体系的概念最早是由LeMessurier咨询机构的研究小组在二十世纪六十年代初期提出的，目的是为高层公寓建筑提供更经济的结构形式[[2]](#footnote-1)，美国麻省理工学院则在六十年代中期将其开发成为一种新型的结构体系。交错桁架结构体系主要由柱子、桁架、楼板组成，柱子沿房屋外侧周边布置，中间无柱。桁架在相邻柱列的上下层交错布置，楼板一端搁置在桁架的上弦，另一端则支承在相邻桁架下弦。桁架主要包括空腹桁架、实腹式桁架和混合式桁架。

到目前为止，国外学者对交错桁架结构体系的研究主要集中在结构的整体工作性能上，包括交错桁架的弹性、弹塑性受力性能以及在地震荷载作用下的动力特性等，对单榀空腹桁架受力性能的研究甚少。

注释用页末注。注释编号与注释间空1格。注释使用仿宋\_GB2312，小5号，只限于写在注释符号出现的同页，不得隔页

……（正文略）

2.4.2 ANSYS分析结果验证

……（正文略）。如表2.2，由于本文没有对应力应变关系进行简化，虽然计算时间较长，但是计算结果更加接近试验值，同时验证了本文ANSYS参数设置的准确性。

表2.2 试验值、文献分析的数值和ANSYS分析值的对比

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| 钢框架 | 极限承载力（KN） | 柱顶位移（mm） | 误差（％） | |
| 试验值 | 25.21 | 76.5663 | 承载力误差 | 柱顶位移误差 |
| 文献[2.16] 的值 | 23.95 | 72.7519 | 4.998 | 4.982 |
| 本文分析值 | 24.46 | 74.3114 | 2.9750 | 2.9451 |

表格需设表序、表题。表序与表题置于表的上方居中，楷体\_GB2312，五号；表序后空一格书写表题；表序分章顺序编号。表格允许下页接写，表题可省略，但应在右上方写"续表××"

……（正文略）

2.3.4.3收敛准则

……（正文略）常用的列矩阵的范数有三个,设{u}={u1，u2，u3，…，un}T，则三个向量的范数分别是

（1）  （2.3a）

（2）  （2.3b）

（3） （即各元素中绝对值的最大者） （2.3c）

公式书写应在文中另起一行。公式后应注明序号，序号分章顺序编排。数学式中字母符号的注释文字需连排,不要分行排

论文中数字、英文用Times New Roman，希腊文用Symbol

谢 辞

本文是在指导教师张九光教授的悉心指导下完成的，从论文选题、课题调研、试验指导、理论分析到论文撰写，无不倾注了老师的心血和汗水。向所有曾经关心和帮助过我的老师、同学和朋友致以诚挚的谢意！

黑体，小3号，居中，1.5倍行距，两字间空1格

格式同正文

参考文献

[1] 毛峡, 丁玉宽． 图像的情感特征分析及其和谐感评价[J] ．电子学报, 2001, 29(12A) ： : 1923-1927．

黑体，小3号，居中，1.5倍行距

学术期刊

[1] 李加成.我国农业病虫害防治现状及建议分析[J].种子科技,2017,35(06):106+108.

[2] Ozgokmen T． M． , Johns W． E． , Peters H． , et al. Turbulent Mixing in the Red Sea Outflow Plume from a High-Resoluting Nonhydrostatic Model[J] ． Jounal of Physical Oceangraphy, 2003,V33(8) ：1846-1869．

学术著作

宋体， 5号， 1.5倍行距

[3] 刘国钧, 王连成．图书馆史研究[M]．北京：高等教育出版社, 1979：15-50.

会议论文集

Times New Roman， 5号， 1.5倍行距

[4] 毛峡．绘画的音乐表现[A]．中国人工智能学会2001年全国学术年会论文集[C]．北京：北京邮电大学出版社, 2001：739-740．

[5] Mao Xia, et al． Analysis of Affective Characteristics and Evaluation of Harmonious Feeling of Image Based on 1/f Fluctuation Theory[A] ．International Conference on Industrial & Engineering Applications of Artificial Intelligence & Expert Systems (IEA/AIE ) [C] ． Australia Springer Publishing House,2002：17-19.

会议论文集

学位论文

[6] 张和生． 地质力学系统理论[D] ．太原：太原理工大学，1996.

专利文献

[7] 姜锡洲． 一种温热外敷药制备方案[P] ． 中国专利：881056078, 1983-08-12.

技术标准

[8] GB/T 16159—1996， 汉语拼音正词法基本规则[S] ．

报纸文章

[9] 毛峡．情感工学破解“舒服”之迷[N] ．光明日报, 2000-4-17(B1) ．

报告

[10]冯西桥．核反应堆压力容器的LBB分析[R] ．北京： 清华大学核能技术设计研究院，1996.

电子文献

[11]王明亮．中国学术期刊标准化数据库系统工程的[EB/OL] ,http://www.cajcd.cn/pub/wml.txt/980810-2.html, 1998-08-16/1998-10-04．

附 录

一、公式推演

黑体，小3号，居中，1.5倍行距，两字间空1格，若无附录的内容，将该标题删除

二、符号说明

……

宋体， 5号， 1.5倍行距

1. [↑](#endnote-ref-1)
2. 刘国钧：《图书馆史研究》，高等教育出版社1979年版，第15页。 [↑](#footnote-ref-1)