雾化器装配缺陷视觉检测与远程监控系统的研究

摘要

Abstract

1. 绪论

1.1课题背景及研究的目的和意义

1.2国内外研究现状

1.2.1 基于视觉的产品装配缺陷检测研究现状

1.2.2 基于深度学习的图像识别研究现状

1.2.3 远程监控技术发展现状

1.3本文主要研究内容

1. 雾化器装配缺陷视觉检测系统设计

2.1引言

2.2雾化器装配工艺流程与检测要求

2.3图像采集平台设计

2.4视觉检测系统软件设计

2.5远程监控系统（MES）方案设计

2.6本章小结

1. 基于图像处理的雾化器装配缺陷检测算法

3.1引言

3.2工件位置定位及ROI设置

3.3装配缺陷检测算法

3.1.1 工件缺失检测

3.1.2 棉芯缺失检测

3.1.3 金属极片缺失检测

3.1.4 金属丝位置异常检测

3.4本章小结

1. 基于卷积神经网络的雾化器装配缺陷检测算法

4.1引言

4.2数据增强

4.3卷积神经网络选择（MobileNet）

4.4训练策略（Siamese）

4.5本章小结

1. 远程监控系统设计

5.1引言

5.2远程监控系统框架

5.3功能模块设计

5.4 本章小结

1. 雾化器装配检测系统的实验与分析

6.1引言

6.2雾化器图像数据集构建

6.3雾化器装配缺陷检测实验与分析

6.4远程监控系统运行实验

6.5本章小结

结论

参考文献

致谢

第一章 绪论

1.1课题背景及研究的目的和意义

1.1.1 课题来源

本课题来源于深圳某自动化公司的“雾化器自动装配机”项目。本课题主要完成该项目中的视觉检测系统，包括图像采集平台，缺陷检测算法，检测软件，云端数据查询系统。

1.1.2 研究目的和意义

雾化器是在自动装配生产线上进行装配的。由于机器和生产环境等原因，产品在装配的过程中不可避免的会产生一些缺陷，使得产品不合格。为了保证产品的质量，要求对产品的装配结果进行检测，以剔除不合格的产品。

在工业自动装配领域中，对于产品的装配缺陷检测主要有人工检测和机器视觉检测两种。对于雾化器这种小型装配件的检测，使用人工检测是不可行的。一方面，由于装配件比较小，人工检测达不到长期稳定检测的要求；另一方面，由于装配件检测是嵌入在生产线中的，人工检测的速度和精度达不到生产要求。使用机器视觉进行装配缺陷检测，不仅能保证检测的精度，还能提高生产线的自动化程度和速度。

目前，使用机器视觉进行装配缺陷的检测主要采用的是传统的图像处理算法。传统的图像处理算法，具有较高的检测精度，但是由于算法中有大量的参数需要设置，针对不同的装配不良需要设计不同的检测算法，算法的迁移性比较差，开发的周期比较长。近年来，深度学习技术在图像识别领域取得了很大的发展，通过图片数据集进行自我学习，适用范围广，算法具有一定的通用性。通过对这两种类型的算法进行研究，对比各自的优缺点，对相关的工业缺陷检测研究有着重大的意义。

随着技术的进步，工厂智能化已经成为工业界一个重要的发展方向。工厂智能化就是要实现生产的自动化、数据化和在线化。数据化是把设备运行情况和生产情况用数据信息进行表示，根据这些数据可以分析生产线的运行情况，对生产过程进行监控，并可以有针对性的优化生产线。在线化是把数据进行联网，实现生产过程的远程监控和管理。通过构建检测数据的云端查询系统，可以实现产品检测的数据化和在线化，是实现工厂智能化的一部分。

1.2国内外研究现状

1.2.1 产品装配缺陷检测研究现状

产品的装配缺陷检测是检测产品的装配结果是否符合要求。目前，在装配缺陷检测方面主要有人工检测和机器视觉检测两种方式。人工检测主要用于一些大型装配体的检测，而机器视觉检测技术主要用于小型装配体检测和自动化装配领域。

在自动化装配领域，对产品的装配结果进行检测是必须的。为了提高生产效率和实现完全自动化，通常采用机器视觉检测的技术来进行检测。目前，有一些学者、工程师针对不同的产品的装配缺陷检测方法进行了研究。

Jiancheng[1]设计了一套基于视觉的注射器装配质量检测系统，提出了完整的硬件和软件方案，采用测距的方法进行装配位置的检测，由于检测任务比较简单，对检测算法没有进行深入的研究。Jing等人[2]采用工业CT成像，使用Canny边缘检测分割出产品，Hausdorff距离匹配算法检测金属零件的位置，链码检测法检测圆度，格林定理和几何中心算法检测直径，适用于对装配位置要求比较高的检测任务，但检测速度较慢。Ardhy 等人[3]试验了采用Canny边缘检测、Sobel边缘检测、自适应高斯阈值法三种方法对图像进行预处理然后使用图像差分进行PCB板的组装检测，该方法对图像的要求高且不能适应PCB板位置的偏移和旋转。杜婷婷[4]采用了结构光技术进行断路器装配完整性的检测。部件的有无或安装位置的偏差在图像上会反应为对应的条型线段几何位置的变化，通过对图像中条形线段的检测实现装配完整性的检测。李向东等人[6] 设计了油封装配质量的在线自动检测系统。采用模板匹配检测油封的有无、对比度和亮度差异检测加紧弹簧的有无、像素统计法检测油封的颜色，图像特征定位检测油封高度。

张成龙[5]进行了变速箱零件装配检测技术的研究，选择高斯滤波快速有效的去除了目标图像中的噪声，采用Otsu 全局阀值法进行了图像分割，通过优化几何形状特征的提取，生成具有装配缺陷针对性的高效识别特征。提出以支持向量机为核心的视觉检测算法，结合 SVM 多级二叉树的多类别分类策略，有效的解决了变速箱装配过程中合格类与缺陷种类的快速判别检测问题，实现变速箱装配质量的检测。吴桐[7]对复杂结构件装配正确进行研究，使用X射线成像系统采集图像并标注。设计了一个卷积神经网络模型，通过深度学习的方法提取零件特征、训练分类器，对工件内部零件进行分类，从而检测缺失的零件。该方法的鲁棒性较强，但所用的算法较复杂，检测速度比较慢。

上述的这些检测方法使用各种不同的成像技术采集检测目标的图像，在检测算法方面主要采用了传统的图像处理算法进行检测，但也有一些基于机器学习的检测算法。它们各有优缺点，使用的检测场景也不同。

1.2.2 基于深度学习的图像识别算法研究现状

近年来，深度学习技术以其强大的数据学习和挖掘能力得到了学术界和工业界的广泛关注和研究。深度学习的相关算法不断的被改进和优化，也不断有新的算法被提出。目前，基于深度学习的图像识别算法已经拥有很好的性能，并且已被应用到生产实践中。

基于深度学习的图像识别算法主要采用的是卷积神经网络(Convolutional Neural Network，CNN )结构结合反向传播(BP)算法的方案[3]。1989年，LeCun等人[4]首次提出了卷积神经网络的概念，并成功的应用在手写数字识别中。但由于当时计算机的计算能力比较差、训练算法也不是很完善，导致在当时并没有引起学者们太大的兴趣，因此在之后的一段时间里基于深度学习的图像识别技术并没有取得重大的进展。直到 2012年，Krizhevsky等人[5] 提出了Alex模型，优化网络结构，改善训练算法，其在大型通用数据集ImageNet上，图像的分类准确率达到了57.10%，取得了惊人的进步，深度学习在图像识别领域的应用重新引起学者们的关注。

从此之后，基于深度学习的图像识别技术的研究得到了快速的发展。许多科技公司也纷纷加入研究，其中比较有代表性的公司是谷歌、微软和百度，这使得对于深度学习技术的研究空前繁荣。两大研究方向是提升模型识别准确率和减少模型运行时间。在提升模型识别准确率方面，主要通过增加网络层数和改进网络结构，从而得到更复杂的网络结构，增加了模型的学习能力，代表模型有VGG、InceptionNet[6]、ResNet[7]等。在减少模型运行时间方面，主要通过优化网络结构，使模型轻量化，降低模型的计算量，代表的模型有SqueezeNet、MobileNet等。

表 1-1 模型性能表

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| 模型 | Top-1 准确率 | 计算量（百万次） | 参数量（百万个） |
| Alex | 57.10% | 720 | 60.0 |
| VGG-16 | 71.93% | 15300 | 138.0 |
| Inception-v3 | 80.20% | 5000 | 23.2 |
| ResNet-152 | 78.57% | >10000 | 1.7 |
| MobileNet | 70.60% | 569 | 4.2 |

目前，基于深度学习技术的图像识别算法已经开始了实际应用的实践，其中比较成熟的是人脸识别领域，人脸识别技术已经被广泛的应用在生活的各个方面。大部分主流的人脸识别算法是基于DeepFace[8]和FaceNet[9]进行改进开发的。其中Siamese网络是重要的组成部分。

在工业检测领域，不少学者也开展了基于深度学习技术的相关研究，主要应用是缺陷和不良检测。韩国学者Je-Kang Park[23]设计了一个简单的卷积神经网络对不同材料的表面缺陷进行检测。Shahrzad[24]采用深度学习算法对铁轨进行表面缺陷检测。浙江大学的王宪保[21]提出深度置信网络（DBN）算法检测太阳能电池板的表面缺陷。

1.3 本文的主要研究内容

本课题的目的是开发一套完整的雾化器装配缺陷检测系统，检测出装配不良的产品。通过工业相机获取雾化器的图像，设计缺陷检测算法进行检测，把检测结果保存到数据库，并开发相应的上位机检测软件和检测数据云端查询系统。本课题的主要研究内容如下：

（1）搭建图像采集平台。 根据雾化器的装配工艺流程和装配缺陷的检测要求，设计视觉检测的图像采集平台，包括相机的选型，光源的选型和整体的安装结构。使这套系统能嵌入到雾化器的自动装配生产线中。

（2）图像处理缺陷检测算法研究。 分析各种装配缺陷类别的特点及检测要求，设计相应的图像处理检测算法。对图像处理算法的参数进行调优，并设计合理的检测流程。

（3）卷积神经网络缺陷检测算法研究。 构建图像数据集，研究相应的图像增强算法。研究基于卷积神经网络的图像识别算法。根据工业检测的特点，选择合适的网络模型搭建深度学习算法，对算法进行训练和评估。分析算法的不足，改善算法的损失函数和训练算法等。

（4）上位机检测软件和云端数据管理系统的开发。 设计相应的上位机检测软件，搭建数据库服务器、Web服务器，开发检测数据云端查询系统。实现雾化器装配缺陷的检测和检测结果的在线化，调试检测数据云端查询系统。

第二章 雾化器装配缺陷检测系统设计

2.1 引言

本章对雾化器装配缺陷检测系统的各个部分进行方案设计，主要包括图像采集平台，装配缺陷检测方案、上位机检测软件和检测数据云端查询系统。根据装配的工艺流程和检测工位的分析，搭建了适合雾化器装配生产线的图像采集平台。根据检测要求确定视觉检测的方案。最后设计上位机检测软件和检测数据云端查询系统的整体方案。

PLC

工位就绪

检测结果

工控机

检测结果

数据库服务器

触发信号

图片传输

工业相机

Web服务器

远程计算机

2.2 图像采集平台

2.2.1 装配的工艺流程和检测工位的分析

雾化器主要由三种零件构成，分别是底座、金属片和棉芯金属线圈。装配的顺序是固定底座、把金属片压入底座的两边、把棉芯金属线圈压入金属片。

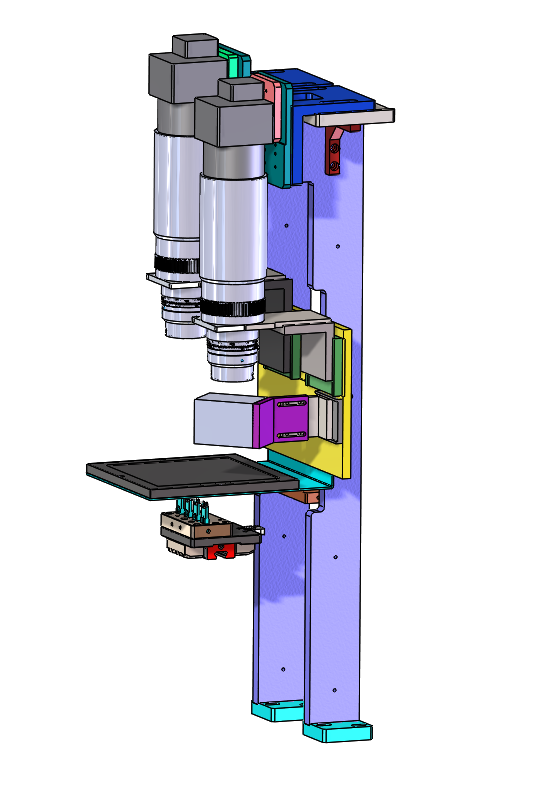
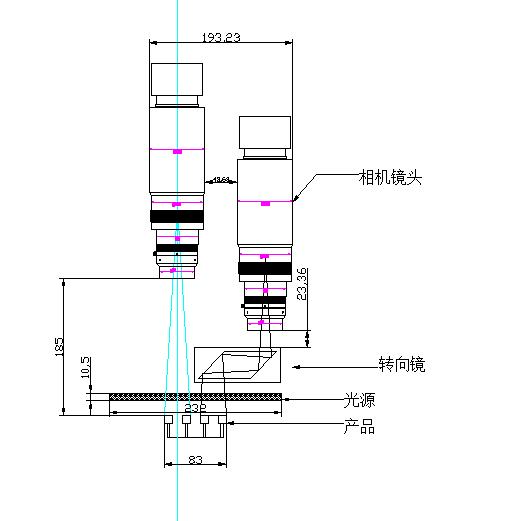
每个检测工位上有4个装配体并列，也就是要求一次性要检测4个工件。

2.2.2 硬件结构

2个五百万像素相机

面光源

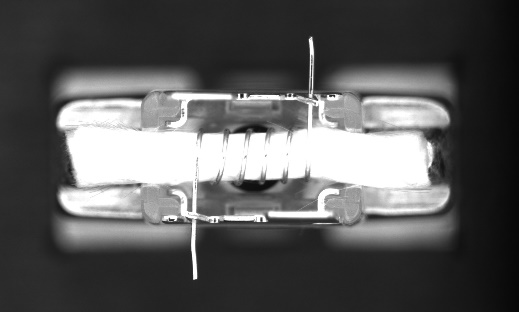
斜方棱镜（平移棱镜）



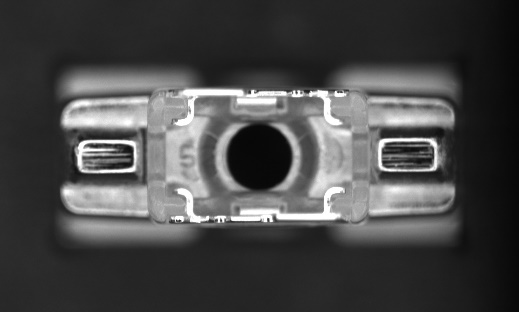
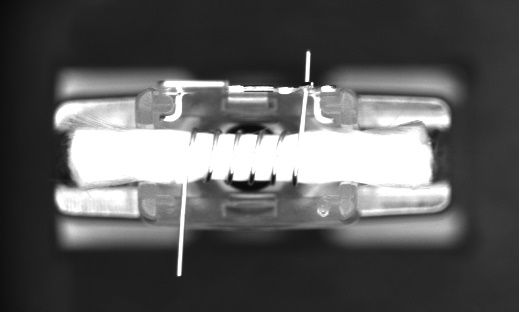
2.3 视觉检测方案

2.3.1 检测需求分析

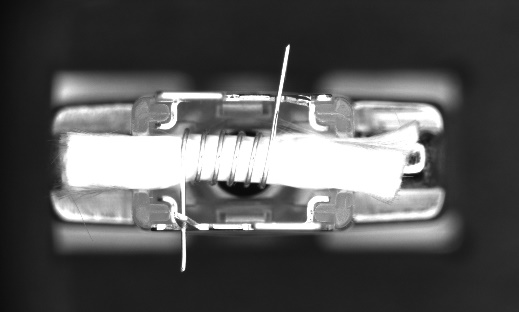
根据雾化器检测可能出现的装配缺陷，本文把装配缺陷分为工件缺失、棉芯缺失、金属片缺失和金属丝位置异常四种。

正常 工件缺失

棉芯缺失 金属片缺失



金属丝位置异常

2.4 视觉检测的软件设计

2.4.1 视觉检测软件

检测软件需要实现检测算法、检测信息管理和图形界面的结合。根据软件实现的功能，检测软件可以分为四大部分，分别是：图像处理检测算法，卷积神经网络检测算法，图形用户界面，数据库。

（1）图像处理检测算法 本课题采用OpenCV图像处理库设计图像处理检测算法，由于装配不良的类型有多种，本课题采用检测顺序是：工件缺失检测，棉芯缺失检测，金属片缺失检测，金属丝异常检测。

（2）卷积神经网络检测算法 本课题采用TensorFlow深度学习框架设计卷积神经网络算法。TensorFlow是谷歌公司开发的开源框架，目前已经是深度学习领域最受欢迎的开发框架。使用卷积神经网络算法进行检测时，需要先加载网络权重文件初始化模型。为了使软件的操作更加方便，选择在软件启动的时候进行相关的初始化。

（3）数据库 本课题采用MySQL数据库管理系统来存储和管理检测信息。MySQL数据库管理系统是一种关系型数据库管理系统（RDBMS），使用结构化查询语言SQL进行数据库管理。具有简单、小巧和免费的特点，十分适用于本课题的需求。检测软件在每一次检测结束时会生成一条检测记录保存到数据库中，包括检测的图片路径、检测结果和检测时间。



图 2-1 检测软件主界面

（4）图形用户界面 本课题采用QT软件界面设计框架开发图形用户界面，主要功能有检测算法选择、检测对象选择、检测结果显示、软件运行信息提示、检测记录查询与导出。检测软件主界面如图2-1所示。检测记录查询与导出界面如图2-1所示。



图 2-1 检测记录界面

2.5云端数据管理系统设计

2.5.1云端数据管理系统框架设计

Nginx服务器

uwsgi协议

uWSGI服务器

wsgi协议

Django

静态资源

supervisor

MySQL数据库

Nginx是一个高性能的web 服务器，具有很好的并发性能。它处理浏览器发来的 HTTP 请求，返回一个 HTTP 响应。Nginx可以直接响应获取静态文件（网页页面或图片）的请求，进行页面跳转，或者把需要进行进一步处理的请求传递给相应的应用程序服务器。

uWSGI是一个web 服务器，是连接web 服务器与web应用的中间件。其中包括uwsgi和wsgi协议，Nginx服务器通过uwsgi协议把请求传递给uWSGI服务器，uWSGI服务器通过wsgi协议把请求发送给web应用程序。

supervisor 是一个进程管理工具。可以很方便的监听、启动、停止、重启一个或多个进程。用 supervisor 管理的进程，当进程意外被杀死，supervisor监听到进程死后，会自动将它重启。当 uwsgi 异常退出时，supervisor 可以马上重启它，让网站的运行更加稳定。

2.5.2 Web应用框架Django

随着工业智能化时代的来临，工业生产中的检测数据和数据挖掘变得越来重要，设计相应的云端数据管理系统是十分有必要的。

本课题采用Django框架进行云端系统的开发。Django是一个开放源代码的Web应用框架，由Python写成。Django是一个基于[MVC](https://baike.baidu.com/item/MVC)构造的框架。但是在Django中，控制器接受用户输入的部分由框架自行处理，所以 Django 里更关注的是模型（Model）、模板(Template)和视图（Views），称为 MTV模式。

（1）模型 即数据存取层。处理与数据相关的所有事务，包括如何存取、如何验证有效性、包含哪些行为以及数据之间的关系等。模型与数据库的连接采用对象关系映射 (ORM, object-relational mapping)，它是以Python类形式定义数据模型，可以采用面向对象的思想操作数据库，同时也支持原始的SQL语句。

（2）模板 即表现层。处理与表现相关的操作，如何在页面或其他类型文档中进行显示，模板是可继承的。

（3）视图 即业务逻辑层。存取模型及调取恰当模板的相关逻辑。视图是模型与模板的桥梁。

2.5.3云端数据管理系统功能实现

本课题设计的云端数据管理系统包括三个模块。一个是检测记录查询模块，一个是不良图片查询模块。检测记录查询模块可以根据时间段查询检测记录，并且能查看相应的图片，检测记录查询模块界面见图2-16。不良图片查询模块，可以根据时间段和不良类型查询相应的不良图片，方便进行观察和总结，不良图片查询模块界面见图2-17。



图2-1检测记录查询



图2-1不良图片查询

2.5 本章小结

本章首先对雾化器装配的工艺流程、视觉检测要求进行分析，基于一个工位多个检测目标的检测特点，设计了视觉检测系统的硬件结构。然后，根据所需检测的装配不良类型，提出了基于传统图像处理检测算法和基于卷积神经网络检测算法两种检测方案。最后，设计了整个软件方案，使用pyqt设计了检测软件，搭建了MySQL数据库，使用Django框架设计了检测数据云端管理系统。

第三章 雾化器装配缺陷检测算法

3.1 引言

结论

雾化器在自动装配的过程中会产生一些缺陷，对雾化器的装配结果进行检测可以及时发现不良品，保证产品的质量。目前，在自动化领域主要采用机器视觉的方法来进行产品的缺陷检测。本课题对视觉检测系统进行了研究，介绍雾化器的装配流程，分析检测的要求，并根据此设计了一套完整的视觉检测系统。具体的成果如下：

（1）制定了雾化器装配缺陷视觉检测系统的整体方案，对系统中各个部分进行方案的设计。根据检测工位的特点，搭建了图像采集平台。根据缺陷的检测要求，设计了图像处理检测算法和

致谢

时光荏苒，两年半的研究生生涯即将结束。我想对在我研究生生涯中帮助过我的人表示感谢。

首先，我要感谢我的导师胡泓教授。胡泓老师带领我走进了科研的大门。

感谢实验室的师兄薄纯强、陈克凡、郭毅强、柴培林、

感谢实验室同级的小伙伴雷国斌、查广丰、王铁、杨小庆、刘若愚、何安迪。

感谢深圳这座城市。深圳

感谢哈尔滨工业大学（深圳）。

前路漫漫，