**中图分类号：**

**TK124**

**基于深度学习的生物显微图像超分辨率算法研究**

**生物医学工程**

**全日制**

**叶学华**

**李四 教授**

**二○二一年三月**

**学校代码：10252**

**学 号：183852290**

上海理工大学硕士学位论文

基于深度学习的生物显微图像超分辨率算法研究

**姓 名** 叶学华

**系 别** 医疗器械与食品学院

**学位类别/领域** 生物医学工程

**研究方向** 医学影像处理

**指导教师** 黄钢 教授

学位论文完成日期 2021年3月

Biomicrography Super-Resolution Algorithm Research Based on

Deep Learning

by

Ye Xuehua

A Thesis Submitted to University of Shanghai for Science & Technology in Partial Fulfillment of the Requirements for

the Degree of Master

Under the Supervision of

Professor Huang Gang

University of Shanghai for Science & Technology

March 2021

学位论文版权使用授权书

本学位论文作者完全了解学校有关保留、使用学位论文的规定，同意学位论文保留并向国家有关部门或机构送交论文的复印件和电子版。允许论文被查阅和借阅。本人授权上海理工大学可以将本学位论文的全部内容或部分内容编入有关数据库进行检索，可以采用影印、缩印或扫描等复制手段保存和汇编本学位论文。

保 密 年 □

不保密 □

本学位论文属于

学位论文作者签名： 指导教师签名：

年 月 日 年 月 日

声 明

本人郑重声明：所呈交的学位论文，是本人在导师的指导下,独立进行研究工作所取得的成果。除文中已注明引用的内容外，本论文不包含任何其他个人或集体已经公开发表或撰写过的作品成果。对本文的研究做出重要贡献的个人和集体，均已在文中以明确方式标明。

本声明的法律责任由本人承担。

学位论文作者签名：

年 月 日

摘要

Abstract

目录

中文摘要

ABSTRACT

1. 绪论

1.1 研究背景与意义

1.2 超分辨率重建算法的研究进展

1.3 神经网络在生物显微图像增强中的应用

1.4 本文研究的内容与组织结构

第二章 卷积神经网络超分辨率方法

2.1 引言

2.2 深度神经网络的训练与使用

2.3 图像的降采样模型的利弊

2.4 神经网络的结构

2.5 小波变换和变分自编码器的作用

2.6 本章小结

第三章 实验及分析

3.1 数据集的介绍

3.2 评价指标PSNR与SSIM

3.3神经网络训练及测试的结果展示

3.4 EDSR和bicubic基本组成与结果分析

3.5 对比结果分析

第四章 显微超分辨率模型的应用

4.1 前言

4.2 模型对细胞结构的识别度的影响

4.3显微超分辨率模型对细胞分类结果的影响

4.4 模型的泛化能力的分析

第五章 全文总结与展望

5.1 结论

5.2 对未来的展望

参考文献

在读期间公开发表的论文和承担科研项目及取得成果

致 谢

1. 绪论

**1.1 研究背景与意义**

显微镜诞生于16世纪，为探究更微观的世界奠定了基础，随着科学家对更细微的结构的需求，不断提高的放大倍数也随即被设计并应用，17世纪的科学家们就能够通过显微镜的镜头观察到红细胞、细菌、精子等微生物。而显微镜的放大倍数并不是无限的，在1873年，德国物理学家恩斯特-阿比发现光学的成像具有衍射限制现象，即在光学显微系统中，一般都会通过圆形的口径进行成像，而在放大倍数达到一定的程度以后物点通过显微镜到像点的过程中会产生弗朗禾费衍射现象，从而产生艾里斑并影响成像，使最终的成像得不到真实的像点。衍射限制的现象使低于0.2um的细节成为科学家研究难以突破的未知，而从20世纪七十年代，由获得诺贝尔化学奖的埃里克-白齐格、威廉-莫纳和斯凡特-黑尔三人突破了衍射极限，实现了对纳米级别领域的观测，包括光激活定位显微技术、随机光学重构显微镜和受激发射损耗等。而相对在系统设备上的升级，在计算机模拟层面上，对未知像素的预测为研究人员的重点，茨赛和黄等在1984年提出了超分辨率重建的新概念，即将同一视野中的获得的低分辨率图像序列作为样本，重建出空间高分辨较高的图像。研究人员从不同的角度提出许多算法，根据不同的重建方法，超分辨率重建算法可以分为三类：基于插值、基于重构和基于学习。随着近年来深度学习的迅猛发展，以及其在各领域上不断的被验证其有效性，自深度学习被首次应用于图像超分辨率重构以来，诸多网络模型被提出，这些模型根据构建网络模型的方法可以分为: 基于线性的卷积神经网络模型[2]、基于残差学习的模型[3]、基于残差密集连接的网络模型[4]、基于生成式对抗网络模型[5]。

**1.2 超分辨率重建算法研究进展**

超分辨率图像重建是一种对低分辨率图像像素之间的像素值进行最大化预测的一种重建技术，随着对像素之间预测的像素点数的增加，重建出的图像分辨率越高。一副高分辨率的图像也意味着有更多的细节，能够更到的存储重要的信息，因此医生可以通过高分辨率的医学图像得到更精确的诊断结果，学者可以通过高分辨率的遥感图像区分出不同的物体，摄影师可以通过高分辨率的图像传达出更佳的艺术效果。不同的成像设备，成像原理各不相同，如相机，X射线、核磁共振等，但最终所呈现的结果都是在矩阵的不同位置填充相应的像素，因此在硬件设备上增加相应的传感位点是提高成像分辨率的主要的方式，而硬件设备的传感位点的增添受传感器的极限大小与感光性能所限制，因此当硬件设备的分辨率达到了纳米级的传感器所到采集到的程度时，就很难得到突破。另外超高分辨率的硬件设备也十分的昂贵并且需要专业的操作程序，很难得到普适性。为了克服硬件设备的限制或者对现有低分辨率图像的修复，学者开始研究对低分辨率图像的超分辨率重建，基于插值的算法，包括最邻近插值、双线性插值、边缘插值算法和小波插值算法等，学者B等提出采用多帧低分辨率的图像重建出高分辨率图像的方法，但要保持场景相同，并且在多帧图像的超分辨率中要预先对各帧进行配准，以保证内容的一致性。

**1.3 深度学习在生物显微图像超分辨率的作用**

超分辨率技术，即提高图片的辨识度。随着医学技术的发展，组织病理学、细胞学等学科研究对高分辨率图像的需求逐渐提高，但由于硬件设备的限制，得到更高分辨率的图像就必须得选择更小的视场，并且在特定的情况下，还会产生衍射限制的现象，使更微观层次的探索难以进行。虽然可以通过升级硬件，但所需成本却十分高昂，而深度学习算法凭借其强大的学习能力，通过学习高分辨率图像与低分辨率图像之间高频细节的分布差异，可直接推理低输入的低分辨率的图像得到高分辨率的图像，从而在相对较差的硬件条件下得到精确而又清晰的图像。

目前采用深度学习算法研究超分辨率技术主要的思路就是：找到两种或多种合适的不同分辨率的显微成像技术，通过FCN、GAN等主流的网络来构建模型。Elisa Nehme等[28]通过结合全卷积神经网络和受激发损耗（STORM）的技术相结合提出了Deep-STORM模型，将量子点集通过ImageJ的插件ThunderSTORM处理得到高分辨率的图像作为金标准，并采用Deep-STORM得到衍射受限的量子点到处理后高分辨率的映射模型，该模型可以提高STORM技术提高显微图像的效率并具有较高的准确性。Hongda Wang等[31]采用GAN网络实现了跨模态荧光显微成像超分辨率技术。该研究主要的思路是将分辨率较差的技术产生的图片映射到分辨率较好的技术生成的图片，其主要应用深度学习对三对硬件实现的超分辨率技术的映射关系分别建模，包括不同倍率的宽场荧光成像之间的映射、共聚焦到STED的映射、TIRF到TIRF-SIM的映射。Hao zhang等[29]也采用GAN网络模型构建了一个RFGANM超分辨率工作流，该研究采用退化模型得到高低分辨率图像对，并在宽场显微、光片荧光等显微图像中进行了测试都得到了可观的效果。分别构建的模型用于相对应的映射关系的图像的转换，从而达到实现无参数预设、精准的超分辨率技术。Ruud. J.G. van Sloun[32]等将深度学习的技术应用于超声显微超分辨率的研究，提出了Deep-ULM模型，该模型采用基于u-net的网络机构将超声造影数据减少衍射限制的影响，得到接近采用PFS技术进行超分解得到的高分辨率的结果，该模型可实时的得到准确的超分辨的图像。Louis-Emile Robitaille等[30]将深度学习的技术应用于对STED技术得到的高分辨率图像质量的评估，该研究将网络模型与随机基准的评估模型进行比较，结果表明，深度学习有更好的结果，但作者也表示，由于现有数据的有限，得到的结果无法说明有显著性差异。

1.4 本文研究的内容与组织结构

本文通过使用高通量共聚焦显微镜采集不同分辨率的相同视野下的荧光显微细胞的图像，并通过构建新的图像算法来实现对低分辨率图像进行超分辨率，