

棉纺织技术
Cotton Textile Technology
ISSN 1000-7415,CN 61-1132/TS

# 《棉纺织技术》网络首发论文

题目: 基于卷积神经网络的织物起球等级客观评定

作者: 占竹, 卢开新, 陈霞, 汪军

收稿日期: 2020-08-11 网络首发日期: 2020-10-21

引用格式: 占竹,卢开新,陈霞,汪军.基于卷积神经网络的织物起球等级客观评定

[J/OL]. 棉纺织技术.

https://kns.cnki.net/kcms/detail/61.1132.TS.20201020.1520.002.html





网络首发:在编辑部工作流程中,稿件从录用到出版要经历录用定稿、排版定稿、整期汇编定稿等阶段。录用定稿指内容已经确定,且通过同行评议、主编终审同意刊用的稿件。排版定稿指录用定稿按照期刊特定版式(包括网络呈现版式)排版后的稿件,可暂不确定出版年、卷、期和页码。整期汇编定稿指出版年、卷、期、页码均已确定的印刷或数字出版的整期汇编稿件。录用定稿网络首发稿件内容必须符合《出版管理条例》和《期刊出版管理规定》的有关规定;学术研究成果具有创新性、科学性和先进性,符合编辑部对刊文的录用要求,不存在学术不端行为及其他侵权行为;稿件内容应基本符合国家有关书刊编辑、出版的技术标准,正确使用和统一规范语言文字、符号、数字、外文字母、法定计量单位及地图标注等。为确保录用定稿网络首发的严肃性,录用定稿一经发布,不得修改论文题目、作者、机构名称和学术内容,只可基于编辑规范进行少量文字的修改。

出版确认:纸质期刊编辑部通过与《中国学术期刊(光盘版)》电子杂志社有限公司签约,在《中国学术期刊(网络版)》出版传播平台上创办与纸质期刊内容一致的网络版,以单篇或整期出版形式,在印刷出版之前刊发论文的录用定稿、排版定稿、整期汇编定稿。因为《中国学术期刊(网络版)》是国家新闻出版广电总局批准的网络连续型出版物(ISSN 2096-4188, CN 11-6037/Z),所以签约期刊的网络版上网络首发论文视为正式出版。

网络首发时间: 2020-10-21 14:53:40

网络首发地址: https://kns.cnki.net/kcms/detail/61.1132.TS.20201020.1520.002.html

## 棉络织技术

Cotton Textile Technology

# 基于卷积神经网络的织物起球等级客观评定

占价卢开新陈霞汪军

(东华大学,上海,201620)

摘要: 探讨一种基于卷积神经网络的织物起球等级客观评定的方法。首先采集精梳毛织物起球标准样照扫描图像并提取出圆形起球区域,运用傅里叶变换技术和频域滤波去除织物纹理分量,在此基础上,对圆形起球区域进行分割采样得到子样本并制作训练集和测试集。然后建立一个由3个卷积层和2个全连接层组成的卷积神经网络用于起球等级的客观评定。研究了子样本尺寸对评定准确率的影响。结果表明:子样本尺寸为600 pixel×600 pixel 时,评定准确率可达98.5%。认为:使用卷积神经网络模型来评定织物起球等级是可行的,并且可以达到实时性要求。

**关键词:** 起毛起球性能;图像处理;等级评定;卷积神经网络;训练集;像素;织物检测

中图分类号: TS101 文献标志码: A 开放科学(资源服务)标识码(OSID):



[1]

# Objective Estimation of Fabric Pilling Grade Based on Convolutional Neural Network

ZHAN Zhu LU Kaixin CHEN Xia WANG Jun

(Donghua University, Shanghai, 201620)

Abstract A method for the objective estimation of fabric pilling grade based on convolutional neural network was discussed. The pilling standard sample image of the combed wool fabric was firstly collected and scanned, and the round pilling area was extracted. Fourier converter technique and frequency domain filtering were used to remove fabric texture weight. Based on this, subsample was obtained by dividing the round pilling area and sampling to make the training set and test set. A convolutional neural network with three convolutional layers and two whole connection layers was established for the objective estimation of pilling grade. The influence of subsample size on the accuracy of grade estimation was studied. The results showed that the accuracy of grading estimation could be reached up to 98.5% when the subsample size was 600 pixel×600 pixel. It is considered that using convolutional neural network for fabric pilling grade estimation is feasible. And it can meet the real-time requirement.

**Key Words** Pilling, Image Processing, Grade Estimation, Convolutional Neural Network, Training Set, Pixel, Fabric Detection

服装和面料在穿着或者洗涤过程中会不断与自身以及外界其他物体发生摩擦,在过度频繁的摩擦力作用下,纤维与纤维之间开始滑动并且逐渐摆脱纱线和纤维束的控制从而暴露于织物表面,形成绒毛,如果这些绒毛在随后的摩擦过程中没能及时脱落,将会彼此缠绕、交织在一起,

突出于织物表面,形成毛球,这不仅破坏织物外观,而且会影响织物的接触舒适度,最终导致织物使用价值下降。随着消费者对于服装和面料的需求更加注重舒适性和装饰性,织物起球问题越来越受到重视。

随着计算视觉技术的发展,众多学者尝试利用图像处理技术研究织物起球等级客观评定问题。这些方法可分为两类:一类是在空间域内利用织物表面毛球的灰度差异对毛球的位置和面积进行统计,进而实现起球等级评定[1-3];另一类基于频域内织物纹理背景和毛球的频率信息的

基金项目:中央高校基本科研业务费专项资金(CUSF-DF-D-2018039)

作者简介:占竹(1995—),男,在读博士研究生;汪军,通信作者,教授,junwang@dhu.edu.cn

收稿日期:2020-08-11

差异进行等级评定<sup>[4-7]</sup>。以上两种方法都是基于人工特征提取的图像处理方法,而具有特征自提取特性的机器学习方法,如卷积神经网络(Convolutional Neural Networks, CNN),却少有研究。CNN技术在最近的报道中被证明在计算机视觉相关任务上表现出色<sup>[8]</sup>。

本研究主要基于CNN建立了一种织物起球等级客观评定方法,对精梳毛织物起球标准样照进行采集,滤除纹理分量等预处理步骤,在考虑所有圆形起球区域的基础上,验证了所提方法的可行性并研究了子样本尺寸对起球等级评定准确率的影响。

#### 1 标准样照图像预处理

#### 1.1 图像采集

精梳毛织物起球标准样照(光面,GB/T 4802.2—2008《纺织品织物起毛起球性能的测定第2部分:改型马丁代尔法》)共有5个等级,从一级到五级起球数量依次减少,每个等级包含一张标准样照且所有等级标准样照尺寸大小相同,其中圆形织物区域直径为11.4 cm,整个图片尺寸为11.5 cm×11.5 cm。由于标准样照是以纸质图片的形式保存的,因此可通过具有平行光源的扫描仪采集数字图像以减少其他因素的影响。本研究采用MICROTEK 4800型扫描仪对标准样照进行扫描,考虑采集对象的实际尺寸为11.5 cm,选用600 dpi的分辨率,可计算得出采集所得到图像大小应为2717 pixel×2717 pixel,如图1所示。

#### 1.2 圆形起球区域提取

织物起球等级评定相关标准规定,不管是织物磨料还是起球区域都是圆形的,但目前关于织物起球等级的图像处理研究中,还没有完全对圆形起球区域进行采样的报道,大多学者的做法如图2所示,即截取部分起球区域或者截取圆形起球区域的最大内接正方形。显然,这样的做法是不全面和不合理的,即使是最大内接正方形也会丢失部分毛球信息(如红色椭圆框所示),从而导致最终的评定过程出现误差。

由于所采集图像中织物区域和背景区域差异明显,可通过图像二值化操作容易地提取圆形织物区域,然后借助 Matlab 软件的 Regionprops

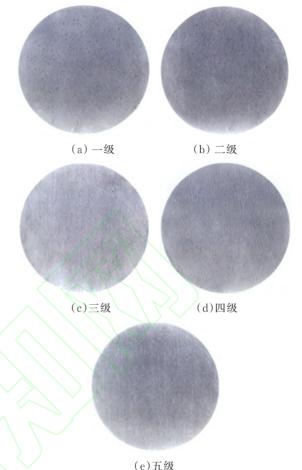


图1 织物起球标准样照数字图像

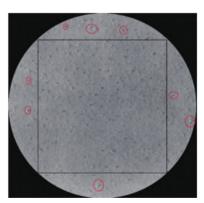
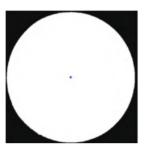
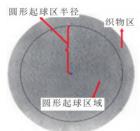


图 2 圆形起球区域最大内接正方形截取示意图

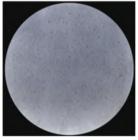
函数定位该圆形区域的圆心坐标(x,y),其中x表示圆心到图像左边界的像素距离,y表示圆心到图像上边界的像素距离,x和y的单位均为pixel。考虑到起球区域同样为圆形且处于织物试样中央,因此使用圆形织物区域的圆心等效代替圆形起球区域的中心。按照 GB/T 4802.2—2008规定,马丁代尔法中用于放置试样的毡垫直径为9.0 cm,即起球区域半径为4.5 cm。根据比例关

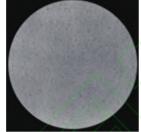
系计算可得圆形起球区域半径对应的像素为1 063 pixel。以五级标准样照为例,圆形织物区域 轮廓及圆心如图 3(a) 所示, 圆形起球区域示意如 图 3(b) 所示,提取的圆形织物区域如图 3(c) 所 示,提取的圆形起球区域如图 3(d) 所示。表1列 出了所有等级标注样照的圆形起球区域圆心 坐标。





(a)圆形织物区轮廓及圆心 (b)圆形起球区示意图





(c)提取的圆形织物区域 (d)提取的圆形起球区域 图 3 圆形起球区域提取过程

表 1 织物标准样照圆形起球区域的圆心坐标

	坐标/pixel	
等级	x	y
一级	1 327	1 338
二级	1 356	1 338
三级	1 315	1 343
四级	1 333	1 344
五级	1 338	1 345

#### 1.3 织物纹理滤除

织物起球等级的客观评定主要以毛球的数 量和大小分布为依据,织物纹理的存在会引入无 关于扰项,进而影响后续CNN模型的测试准确 率,因此需要将织物纹理滤除。

主要过程:对上述步骤提取得到的起球区域 图像进行快速傅里叶变换获得频谱图,并绘制对 应的三维频谱,分别如图 4(a)和图 5所示,其中的 亮点对应高频纹理分量;取频率幅值的50%作为 阈值过滤高频分量,滤波后的频谱如图 4(b)所 示;最后再通过傅里叶逆变换即可获得纹理滤除 后的图像。织物纹理滤除前后标准样照局部图 像如图6所示。





(a)滤波前频谱图

(b)滤波后频谱图

图 4 起球标准样照对应的频谱图

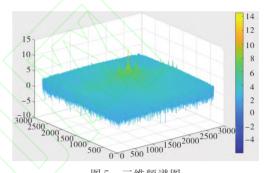


图 5 三维频谱图





(a)织物纹理滤除前

(b)织物纹理滤除后

图 6 起球标准样照局部图像

#### 2 CNN模型

## 2.1 数据集制作

由于原始的起球标准样照图像太大,不适合 直接输入CNN模型进行训练,因此需要对原始 图像进行分割采样获取子样本。为了增加数据 量,采样过程为横向按照10个像素固定步长有重 叠采样,纵向采用不重叠采样,每个子样本要求 包含完整的起毛区域而不包含任何背景像素,采 样程序基于 Python 软件完成, 子样本分割采样示 意图如图7所示。

#### 2.2 模型搭建

CNN是一种带有卷积结构的深度学习模 型[9],主要包括卷积层、池化层和全连接层,每一

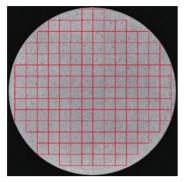


图7 子样本分割采样示意图

层有多个特征图,而每个特征图对应通过卷积滤波器提取的某种特征。与传统的神经网络模型相比,CNN通过局部感受野、权值共享、池化层等思想,有效减少了网络的参数个数,缓解了模型的过拟合问题,并使得模型具有一定程度的位移、尺度、缩放、非线性形变稳定性。

本研究所使用的训练CNN的工作站配置为Intel i7 六核 CPU,64 GB DDR4 内存和 4块NVIDIA GTX1080Ti显存12 GB的 GPU,Ubuntu18.04系统。本研究所设计的CNN模型包含3个卷积层和2个全连接层,选用目前学术界常用的PyTorch框架进行搭建。在训练阶段,CNN使用训练集样本对应的起球等级标签训练模型,在测试阶段则利用训练好的模型对测试集中未知标签样本的起球等级进行预测。

#### 3 结果与讨论

按照 2.1 节所述子样本采样方式,设置了 4 种不同的子样本大小,表 2 详细描述了按照这 4 种不同大小进行采样所构建的训练集/测试集样本数量。将训练集样本作为输入进行 2.2 节所述 CNN模型的训练,再将测试集样本输入训练好的模型中,获得起球等级客观评定测试结果。取模型预测的起球等级与实际起球等级一致的测试集样本数为 N,定义织物起球等级客观评定准确率。

准确率 = 
$$\frac{N_c}{N} \times 100\%$$
 (1)

子样本大小对起球等级客观评定准确率的影响如图 8 所示。可以看出,尺寸为 600 pixel×600 pixel的子样本集训练所得模型具有最高的评定准确率,准确率可达 98.5%,这主要是因为小尺寸子样本会导致毛球被分割开的概率增大,影

表 2 训练集/测试集样本数量

子样本大小/pixel	训练集/个	数据集/个
$400 \times 400$	1 904	476
$600 \times 600$	802	200
$800 \times 800$	318	80
$1000 \times 1000$	194	49

响模型对毛球数量和大小分布的拟合结果;另外,子样本尺寸越小其对应的数据集样本数量越多,容易发生过拟合;同样,大尺寸子样本所构建的数据集数量较少,训练出的CNN模型欠拟合,导致评定准确率急剧下降。

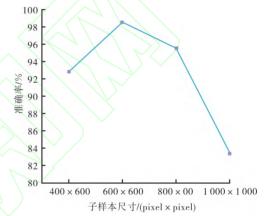


图 8 子样本尺寸对起球等级客观评定准确率的影响

子样本大小为600 pixel×600 pixel时,CNN 模型中训练集的损失函数值以及测试集的损失 函数值和测试集上的准确率曲线如图9所示。在 迭代次数为200次左右时,模型快速趋于收敛,并 在后续训练过程中保持稳定,织物起球客观评定 准确率始终保持在95%以上,这说明使用CNN 模型来评定织物起球等级是可行的,并且可以达 到实时性要求。

曹飞等人与周圆圆等人同样使用精纺毛织

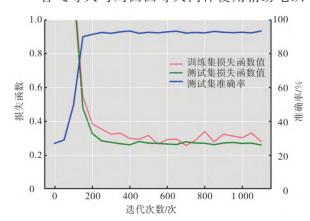


图 9 600 pixel×600 pixel子样本对应的准确率曲线

物作标准样照作为研究对象,并利用频域滤波去 除了织物纹理分量,但他们并没有提取整个圆形 起球区域,而是针对圆形起球区域的最大内接正 方形部分进行分析。另外,其后续试验主要利用 基于图像灰度值的阈值分割算法提取毛球的位 置、面积等人工设计特征,并没有给出所设计方 法在大批量样本情况下的准确率。GUANS等 人利用小波分解和阈值分割相结合的方法提取 毛球的二值图像,然后提取毛球的面、位置等信 息,最后输入BP神经网络进行训练,最终的准确 率最高可达95%。相较而言,本研究所提方法等 级评定准确率最高达到了98.5%,并且不需要提 取人工设计特征,而是利用CNN强大的特征提 取能力自动寻找样本的最合适特征,精简了图像 处理流程;适用于各种不同的织物起球等级评 定,从而提高了泛化能力。

#### 4 结论

本研究以精梳毛织起球标准样照作为研究对象,使用扫描仪完成了图像扫描,运用Matlab软件完成了圆形起球区域的提取和织物纹理分量的滤除,运用Python软件实现了基于整个圆形起球区的子样本分割采样,在此基础上,搭建基于CNN的织物起球等级客观评定模型,并研究了子样本尺寸对评定准确率的影响。分析结果表明,子样本尺寸为600 pixels×600 pixels时,评定准确率可达98.5%,验证了所提方法的可行性

和有效性,但CNN的泛化性还有待进一步研究。

### 参考文献:

- [1] MENDES A D O, FIADEIRO P T, RUI A L M. Virtual Subjective Pilling Evaluation: an Alternative [J]. Textile Research Journal, 2011, 81(9):892-901.
- [2] 张俊平.基于分水岭与阈值分割相结合的织物毛球检测[J].杭州电子科技大学学报,2016,36(3):68-72.
- [3] 余灵婕.基于绒毛深度信息的织物起毛起球计算机 自动评级研究[D].上海:东华大学,2016.
- [4] 曹飞,汪军,陈霞.织物起球标准样照的图像分析 [J]. 东华大学学报(自然科学版),2007,33(6):751-755.
- [5] 周圆圆,潘如如,高卫东,等.基于标准样照与图像分析的织物起毛起球评等方法[J].纺织学报,2010,31(10):29-33.
- [6] 崔新辉. 织物起毛起球图像处理研究[D]. 杭州: 浙 江理工大学, 2016.
- [7] GUAN S Q, SHI H Y, QI Y Q. Objective Evaluation of Fabric Pilling Based on Bottom-up Visual Attention Model [J]. Journal of the Textile Institute, 2016, 108(4):597-604.
- [8] 卢宏涛,张秦川.深度卷积神经网络在计算机视觉中的应用研究综述[J].数据采集与处理,2016,31(1):1-17.
- [9] KRIZHEVSKY A, SUTSKEVER I, HINTON G E. Imagenet Classification with Deep Convolutional Neural Networks[C]//Advances in Neural Information Processing Systems, 2012:1097-1105.