Design of Finger Gesture Recognition System

Hongjin Xiong¹, Bingcheng Yuan², Pengwen Xiong^{3*}, Qianru Ren³, Fahui Zhang³

¹Chongqing Military Representative Office of Naval Equipment Department, Chongqing

²Department of Ordnance Engineering, Naval University of Engineering, Wuhan Hubei

³School of Information Engineering, Nanchang University, Nanchang Jiangxi

Email: *steven.xpw@ncu.edu.cn

Received: Oct. 26th, 2016; accepted: Nov. 13th, 2016; published: Nov. 16th, 2016

Copyright © 2016 by authors and Hans Publishers Inc.

This work is licensed under the Creative Commons Attribution International License (CC BY).

http://creativecommons.org/licenses/by/4.0/



Open Access

Abstract

With high precision and high resolution of the mobile control demand, plus the data, it differs from man to man. Diversity, and in the process of movement of fuzzy signal recognition, real-time and accurate finger gesture recognition can greatly improve the effect of rehabilitation of finger. To solve this problem, this paper presents a simple, portable finger gesture recognition system design. The use of multi class support vector machine hand motion analysis and recognition, a large number of training data collected is divided into offline and online training set test set; after the test, a large number of online and offline training results show that the multi class support vector machine is efficient and practical in classification and recognition in the process of the rehabilitation process and which may contribute to the finger.

Keywords

Gesture Recognition, Finger Rehabilitation, Multi Classification Support Vector Machine

一种手指姿态识别系统设计

熊宏锦¹, 苑秉成², 熊鵬文^{3*}, 任倩茹³, 张发辉³

1海军装备部驻重庆地区军事代表局,重庆

²海军工程大学兵器工程系,湖北 武汉

³南昌大学信息工程学院, 江西 南昌

Email: *steven.xpw@ncu.edu.cn

收稿日期: 2016年10月26日; 录用日期: 2016年11月13日; 发布日期: 2016年11月16日 *通讯作者。

文章引用: 熊宏锦, 苑秉成, 熊鹏文, 任倩茹, 张发辉. 一种手指姿态识别系统设计[J]. 计算机科学与应用, 2016, 6(11): 648-656. http://dx.doi.org/10.12677/csa.2016.611080

摘要

手指康复运动具有高移动精度与高控制分辨率的需求,加上因人而异的数据多样性,以及在运动过程中的模糊信号识别等问题,实时准确的手指姿态识别能够大大提高手指的康复效果。针对这一问题,本文提出了一种简易、便携的手指姿态识别系统设计。使用多分类支持向量机对手部运动进行分析和识别,大量训练者所采集到的数据分为离线训练集和在线测试集,经过大量的离线训练与在线测试,结果表明,多分类支持向量机在分类和识别过程中具有高效性和实用性,并且极大可能有助于手指的康复过程。

关键词

姿态识别,手指康复,多分类支持向量机

1. 引言

手指的姿态识别具有重要意义,特别是对于手指康复训练[1]-[6]而言。手指康复运动的过程中仍存在几个关键问题亟待攻克,包括高精度移动与高控制分辨率的需求,不同人群的数据多变性,以及在运动过程中的模糊信号识别等问题,因而手指的恢复比上肢的其他部位困难得多,而准确的手指姿态识别可以大大提高手指康复的效果。

截止目前,手势识别已被广泛研究,尤其是基于视觉的手势识别。韩国 Inda 大学和 Korea Polytechnic 大学的 Jong Shill Lee、Young Joo Lee [7]等人用熵分析法从背景复杂的视频流中分割出手势区域并进行手势识别。使用链码的方法检测手势区域的轮廓,最后计算出从手势区域的质心到轮廓边界的距离。该系统可识别 6 种手势,平均识别率超过 95%;6 个人分别做每个手势的识别率平均达到 90%~100%。

印度研究者 Meenakshi Panwar [8]在视觉手势识别的基础上提出了一种基于结构特征的手势识别算法,通过背景去除、方向检测、拇指检测和手指数量检测,来最终识别手势。于成龙[9]等人采用基于视觉的组合特征进行手势识别,将手的面积、周长、重心、面积比和长宽比等特征结合,使得识别率得以提高。

上海大学丁友勇[10]等人运用改进的 LBP 算法,利用 AdaBoost 分类器进行手势识别,建立了多种手势数据集,其中包括一些大角度变化的手势图像。实验表明该方法可较好地对手势特征进行分割和分类。

此外,许多大型电子企业[11] [12]也将手势识别研究列入其开发项目中,并且成果显著。2012 年,三星推出智能电视新品 ES8000,该款电视机将面部识别,手势识别和语言识别结合,无论是通过语音还是简单的手势,用户不仅可完成开关机、调节音量、换台等基本操作,还可实现上网浏览或关键字搜索等复杂功能。微软研发机构的微软研究院与华盛顿大学合作,开发出一种可利用笔记本电脑内置麦克风和扬声器进行手势识别的技术;该项技术被称为 Sound Wave,利用了多普勒效应识别接近计算机的任何动作和手势。

本文针对手指康复训练中,提出一种简易、便携式的手指姿态识别系统设计。本文其余部分的内容组织如下:在第2节中,对系统框图和硬件设计做了介绍;在第3节,主要介绍了系统的软件设计;在第4节中,搭建了手部动作识别实验,使用多分类支持向量机进行分析和识别手部运的样本数据。利用训练好的多分类支持向量机完成识别手部运动后,在第5节展示了实验结果,第6节总结全文并对展望未来的工作。

2. 系统框图及硬件设计

一种手指姿态实时识别系统硬件结构框图如图 1 所示。

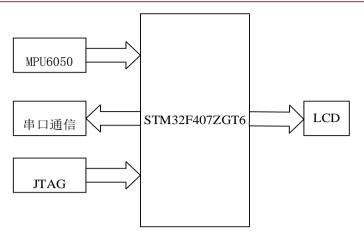


Figure 1. Hardware structure block diagram of finger gesture recognition system **图 1.** 一种手指姿态识别系统硬件结构框图

LCD 显示模块采用 ATK-4.3 TFTLCD。采用 NT35510 驱动,其自带 GRAM,这大大节省了 MCU 内部的 RAM 使用率。由于本设计涉及到的显示数据较多,利用传统 LCD 显示器无法保证数据的同时显示,且多色显示有助于区别各个手指的姿态角度,使识别更有效率,所以本设计选用此显示器作为显示设备。

采用 JTAG 接口。JTAG 是一种嵌入式测试技术,它在芯片内嵌入了专用的测试电路 TAP (Test Access Port,测试访问口),通过专用 JTAG 对内部断电进行测试。

串口通信模块采用 CH340G 将 USB 电平信号转换为串口电平信号。CH430G 外围电路配置方便,只需将相应引脚的滤波电容与晶体振荡器连接好即可。其与 Windows 操作系统拥有极好的兼容性,不需做任何修改,即可连接使用。CH430G 支持硬件全双工,支持通信频率最高达到 2 Mbps,同时还可外加 RS232、RS485、RS422 等接口来达到电平转换的目的。

角度测量模块采用 MPU6050 传感器实现数据的采集。MPU6050 是 9 轴运动处理传感器。MPU6050 的陀螺仪和加速度计用了三个 16 位 ADC,将其测量的模拟量转化为可输出的数字量。它和外部设备寄存器之间的通信采用 400 kHz 的 I2C 接口或 1 MHz 的 SPI 接口。在测试过程中发现,MPU6050 的内置 DMP 的运行速率的确不高,很难达到设计目的。因此,本设计中,放弃 DMP,而改用姿态解算算法来完成相应任务。

STM32F407ZGT6 [13] [14]是意法半导体公司 STM32F4 系列下的一款芯片,因充足的资源,合理的价格和较高的性能而得到了广泛的运用。STM32F407ZGT6 的主频可以达到 168 MHz,是本设计的理想选择。

本设计采用 MPU6050 实现姿态信息的获取,数据传输采用 IIC 总线的形式,使用资源少,并适合有一定距离的传输。由于试验要求对手指多个关节进行角度测量,所以使用了 6 个 MPU6050 传感器,并将相应的供电接口和数据传输接口布局在硬件电路一侧,方便连接。

3. 软件设计

一种手指姿态实时识别系统能够正常工作,不但需要可靠的硬件设计,还需要一个优化的软件设计。本设计是基于 STM32F407ZGT6 的软件设计,利用 Keil μ Vision4 集成开发环境对芯片进行编程开发。系统软件的主程序流程如图 2 所示。

由主程序流程图可以看出,当系统开始工作时,首先对 STM32F407ZGT6 时钟系统进行初始化操作,随后对外设进行初始化操作,进而判断整体初始化是否成功,如果成功,则进一步进行 LCD 框架文本的

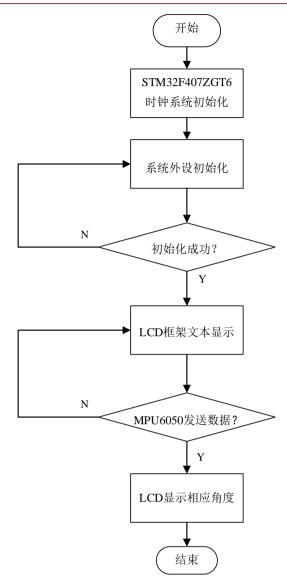


Figure 2. Working flow chart of the system 图 2. 系统工作流程图

显示;如果未成功,则返回重新进行初始化操作。下一步继续检测 MPU6050 模块是否成功发回数据。如果发送成功,则用 LCD 显示相应角度;如果未成功,则返回文本显示,等待数据的发送。

4. 手部动作识别

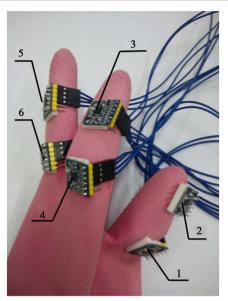
1) 硬件模块结构

如图 3 所示,本文提出一种简易且成本低廉的方法来检测更精细的手部运动。

STM32F407ZGT6 作为 CMU 连接 LCD、COM 接口、JTAG、和 3D 传感器组,3D 传感器选用集成了三个 16 位模数转换器以采样模拟数据的 MPU6050。

若将六个传感器被放置在一个薄的手套,在手套的不同位置可以检测到的精确地横摇角,偏航角和 螺旋角。

2) 手部动作



1, 2, 3, 4, 5, 6, 3D 传感器

Figure 3. Hardware module design of normal hand **图 3.** 正常手的硬件模块设计

试验中的一组运动包括握钢笔、握手柄、握水瓶、做"OK"手势、做"V"手势,通过多组三维角度传感器测量得到三个手指的弯曲数据如表 1 所示。

显然,不同的人戴上手套后会产生不同的数据,甚至有时候一个人戴手套两次得到的数据都不是完全相同的,这种数据模糊性的问题会给识别带来困难,而多分类支持向量机可以解决这类问题[15] [16] [17] [18] [19]。

手指姿态识别主要分为两部分: 首先是离线学习训练阶段,指派多人穿戴好数据手套分别做多个不同动作,其一部分用做训练样本,一部分用于测试样本,针对不同动作的角度变化数据,采用交叉验证确定多分类支持向量机的参数。然后是在线预测阶段,实验者穿戴数据手套做动作时,将得到的多分类支持向量机实时检测动作时产生的角度变化数据,达到识别手指姿态的目的。

5. 实验分析

10 名志愿者被选中参与实验,他们被分别安排握一支钢笔,握手柄,握一个瓶子,做"OK"手势,做"V"手势,如图 4~图 8 所示,每个动作重复八次。所有的数据均被分组记录下,共 400 组数据,其中随机抽取 200 组作为训练集和剩下的 200 组用于识别数据作为测试集。

由于多分类支持向量机的研究与应用已经很成熟[15] [16] [17] [18] [19],这里不过多阐述理论,只介绍多分类支持向量机的应用。多分类支持向量机在这里作为一个学习机。我们选择的特征值组成特征向量,包括:梯度平方和(S),平均值(M),方差(V)。

$$S = \sum_{i=2}^{N} (x_i - x_{i-1})^2$$

$$M = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_i$$

$$V = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \overline{x})^2$$

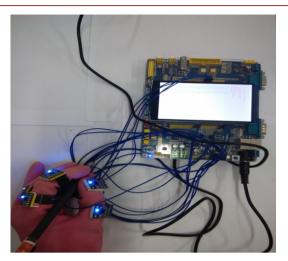


Figure 4. Holding pen 图 4. 握钢笔



Figure 5. Grip handle 图 5. 握手柄

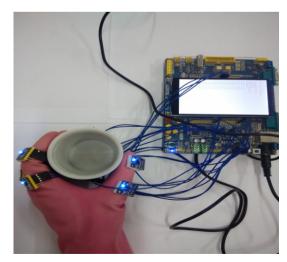


Figure 6. Grip bottle **图** 6. 握水瓶

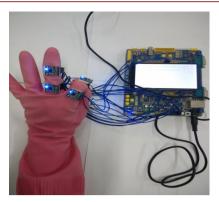


Figure 7. Do "OK" gesture **图** 7. 做"OK"手势



Figure 8. Do "V" gesture 图 8. 做"V"手势

Table 1. Sampled data of different motion 表 1. 不同运动的采样数据

俯仰程度, 翻滚程度 偏离程度	1	2	3	4	5	6
握钢笔	-27.6 13.7	-7.0 15.7	-8.9 32.7	-25.5 19.1	-12.9 76.0	-28.3 46.6
	-5.5	7.4	-39.7	-17.8	-42.6	-19.5
握手柄	-2.4	-0.5	8.5	2.5	10.0	-3.6
	12.7 10.6.	14.6 39.7	50.6 -48.4	35.9 -12.0	69.5 -53.9	47.9 -29.3
	10.0.	39.7	-40.4	-12.0	-33.9	29.3
	-1.6	4.0	23.5	19.8	23.7	20.8
握水瓶	7.4	11.2	25.1	26.6	35.3	44.0
	-6.7	19.4	-20.0	-6.6	-13.2	-10.9
	22.1	28.7	-5.8	20.4	27.9	34.2
做"OK"手势	-5.6	-16.1	-15.7	-16.8	-8.8	-14.0
	37.3	39.2	-7.1	-34.8	-13.1	-29.6
	6.8	6.2	43.3	43.3	30.8	28.1
做"V"手势	-4.3	-7.1	-9.3	-12.8	7.2	9.1
	12.7	25.1	-2.5	-45.7	1.3	-3.6

向量[S, M, V]作为特征向量,用径向基函数计算高维空间中的内积。

在多分类支持向量机对初始数据的处理过程中,经过大量训练逐渐接近最优参数。经过多次计算,确定了径向基函数的惩罚参数和宽度参数作为最优参数: C = 324, $\sigma = 5.2$ 。

剩下的 200 组数据用于识别测试已经训练好的多分类支持向量机。最终,多分类支持向量机在识别 "握水瓶"和"握笔"时仅仅产生了 1 次交叉性错误,"握手柄"和"握笔"时仅仅产生了 3 次交叉性错误,结果表明多分类支持向量机可以准确识别手部三跟手指的运动姿态,误差率仅有 2%。

6. 结论

为提高手指康复的康复效果,本文提出了一种实时手指姿态识别系统设计,以简单廉价的方式检测正常手的手势动作。在 4 次的识别错误中,可以分析手指姿态识别的识别错误原因,一方面是由于交叉性错误的两种运动比较相似,另一方面是由于传感器组测量的数据可能存在一定误差。在未来,传感器的精度将愈发被重视,结合手指的外骨骼可穿戴式机械手的手指结构,对系统的测量误差进行补偿后,本系统可以开发用于家庭手指瘫痪病人的日常康复训练。

基金项目

国家自然科学基金(61663027)。

参考文献 (References)

- [1] 吴军. 上肢康复机器人及相关控制问题研究[D]: [博士学位论文]. 武汉: 华中科技大学, 2012.
- [2] 刑科新. 手功能康复机器人系统若干关键技术研究[D]: [博士学位论文]. 武汉: 华中科技大学, 2010.
- [3] Qin, X.Y. (2011) Application of Rehabilitation Equipment in Functional Rehabilitation of Hemiplegia. *Journal of Clinical Rehabilitative Tissue Engineering Research*, **15**, 9088-9092.
- [4] 王茂斌. 脑卒中康复研究的进展[J]. 中国康复医学杂志, 2001, 16(5): 264-265.
- [5] 甘增康. 手部功能康复机器人电气控制系统的设计与研究[D]: [硕士学位论文]. 哈尔滨: 哈尔滨工业大学, 2011.
- [6] Polotto, A., Modulo, F., Flumian, F., Xiao, Z.G., Boscariol, P. and Menon, C. (2012) Index Finger Rehabilitation/Assistive Device. IEEE RAS & EMBS International Conference on Biomedical Robotics and Biomechatronics, BioRob, 1518-1523. https://doi.org/10.1109/biorob.2012.6290676
- [7] Lee, J.S., Lee, E.H., *et al.* (2014) Hand Region Extraction and Gesture Recognition from Video Stream with Complex Background through Entropy Analysis. *IEEE Annual International Conference on Engineering in Medicine and Biobley Society*, 1513-1516.
- [8] Mohamaddan, S. and Komeda, T. (2010) Wire-Driven Mechanism for Finger Rehabilitation Device. *International Conference on Mechatronics and Automation (ICMA)*, Xi'an, 1015-1018.
- [9] Yu, C., Wang, X., Huang, H., et al. (2010) Vision-Based Hand Gesture Recognition Using Combinational Features. Sixth International Conference on Intelligent Information Hiding and Multimedia Signal Processing (IIH-MSP), 543-546.
- [10] Ding, Y.D., Pang, H.B. and Wu, X.C. (2011) Recognition of Hand-Gesture Using Improved Local Binary Pattern. *International Conference on Multimedia Technology*.
- [11] http://news.ifeng.com/gundong/detail_2012_04/27/14196749_0.shtml
- [12] http://www.techtrend24.com/microsoft-developing-kinect-like-controller-that-uses-sound-wave
- [13] http://china.rs-online.com/web/p/microcontrollers/7926050/
- [14] http://easydatasheet.cn/search/stm32f407ZGT6
- [15] Chapelle, O., Vapnik, V. and Bousquet, O. (2002) Choosing Multiple Parameters for Support Vector Machines. *Machine Learning*, **46**, 131-159. https://doi.org/10.1023/A:1012450327387
- [16] 邓乃扬, 田英杰. 数据挖掘中的新方法——支持向量机[M]. 北京: 科学出版社, 2004.
- [17] Huang, C., Davis, L.S. and Townshend, J. (2002) An Assessment of Support Vector Machines for Land Cover Classification. *International Journal of Remote Sensing*, 23, 725-749. https://doi.org/10.1080/01431160110040323

- [18] 张学工. 关于统计学习理论与支持向量机[J]. 自动化学报, 2000, 26(1): 32-42.
- [19] Foody, G. and Mathur, A. (2004) A Relative Evaluation of Multiclass Image Classification by Support Vector Machines. *IEEE Transactions on Geoscience and Remote Sensing*, 42, 1335-1343. https://doi.org/10.1109/TGRS.2004.827257



期刊投稿者将享受如下服务:

- 1. 投稿前咨询服务 (QQ、微信、邮箱皆可)
- 2. 为您匹配最合适的期刊
- 3. 24 小时以内解答您的所有疑问
- 4. 友好的在线投稿界面
- 5. 专业的同行评审
- 6. 知网检索
- 7. 全网络覆盖式推广您的研究

投稿请点击: http://www.hanspub.org/Submission.aspx

期刊邮箱: csa@hanspub.org