基于图像识别技术的火箭飞行时序判读

王潇宇,王 伟,刘巧珍,徐利杰

(北京宇航系统工程研究所,北京 100076)

摘 要:在运载火箭开展射前综合测试时,控制系统在预先指定的飞行时序向末端发送一系列 指令,指示末端设备做出相应动作,以达成对应的目标。这些动作主要依赖火工品完成,这些 动作变化会体现在火工品等效器指示灯上。当前控制系统无法检测到末端等效器的电流情况变 化,因此无法对末端动作进行有效监测,测试缺乏可靠性、准确性与可追溯性的问题亟需改善。 通过综合运用人工智能、数字图像处理与计算机视觉技术,经由特征匹配、指示灯定位、指示 灯状态建模等步骤,可对末端火工品等效器状态变化实现精准监测,进而实现飞行时序自动判 读。与标准判据比对后,本文提出的火箭飞行时序判读系统准确率可达 98.89%。

关键词:人工智能;图像识别;飞行测试;时序判读 **中图分类号:** V421 **文献标识码:** A **文章编号:** 2096-4080 (2021) 04-0043-09

Flight Timing Sequence Interpretation Based on Image Recognition Technology

WANG Xiaoyu, WANG Wei, LIU Qiaozhen, XU Lijie

(Beijing Institute of Aerospace Systems Engineering, Beijing 100076, China)

Abstract: When conducting the pre-lunch comprehensive test of rockets, the control system sends a series of instructions of of the pre-designated flight sequence to the terminal equipments at the end to make corresponding actions. These actions are mainly performed by the Electric Explosive Device (EED), and these changes will be reflected in the EED Equifier indicator. Currently the control system can not detect the changes of current of the terminal equivalent, so the terminal actions can not be monitored effectively. The weakness in reliability, accuracy and traceability needs to be improved urgently. By using the comprehensive application of artificial intelligence, digital image processing and computer vision technology, through the steps of feature matching, indicator light state modeling and so on, the state changes of the explosive device equivalent can be accurately monitored, and then we could achieve the flight timing sequence automatic interpretation. Compared with the standard criterion, the accuracy of the rocket flight timing sequence interpretation system achieves 98. 89%.

Key words: Artificial intelligence; Image recognition; Flight test; Timing interpretation

收稿日期: 2021-06-07;修订日期: 2021-07-05

基金项目:中国运载火箭研究院技术创新基金项目

作者简介:王潇宇(1996-),男,硕士,工程师,主要研究方向为人工智能、图像识别与信息应用。

E-mail: thuwangxy@163.com

0 引言

目前,图像识别技术已成为人工智能领域中 一项比较成熟的技术手段,使计算机具备自动视 频背景去噪、视觉目标提取、图像内容分析等功 能,在安防、互联网、教育、汽车等行业已得到 一系列应用,取得了较好效果。该技术具有非接 触、测试/记录并举、可以有效监控动态过程的变 化情况等优势,将其引入航天测发控中可以有效 解决测试性不足的问题,提升测试质量。例如: 针对起飞信号保持时间短、前端故障状态一闪而 逝,后端状态采集不到等情况,可以通过多媒体 记录与识别的手段加以监测。开展针对快速动态 异常现象的图像识别技术研究,实现对前端设备 状态的瞬时异常检测,在设备状态异常时,能捕 获异常信息,给靶场人员提供辅助决策支持。

开展火箭飞行实验时,控制系统发送一系列指 令到末端设备,指示其进行相应动作。而这样的动 作是否成功进行,会表现在火工品等效器仪表盘指 示灯的状态变化上。当前的后端控制系统尚无法通 过测量指示灯电流的变化来监测动作是否成功执行, 造成自动化测试的缺失。而由于信号一闪而逝和指 示灯的快速闪烁,测试人员在判读过程中长期盯视 易产生疲劳。在无有效的回放与辅助判读的情况下, 关键时刻不确信自己的判断,测试的效率、可靠性、 可追溯性亟待提升。通过综合运用计算机视觉、数 字图像处理、深度学习等技术,在后续无人值守的 情况下,对前端设备进行相关状态识别,将非结构 化的图像数据转化成结构化的参数数据,完成自动 判读,实现人工智能技术从辅助人向代替人的转变, 对于逐步解除机械化、重复性任务对人员的依赖, 实现发射指挥流程自动化、数据分析判读智能化具 有重要意义。

目前已有一些将图像识别技术引入航天测发控 领域的尝试,如张哲铭等^[4]利用双目立体视觉技术, 通过嵌入式设备移植,达到了测量火箭分离速度的 效果;李蒙蒙^[5]同样利用双目立体视觉技术,给出 了火箭喷管运动姿态的测量方案;蔡红维等^[6]将实 时图像处理技术作为火箭实时飞行指挥决策的辅助 手段,用于判别特征事件;周灵^[7]设计了基于实时 视频图像的火箭识别与跟踪系统;张会利^[8]将图像 识别技术用于航天工业零件的参数测量。林义勇 等^[9]设计了基于图像识别技术的火箭初始段飞行跟 踪系统。王健博等^[10]利用计算机视觉技术,对火箭 连接器的自动对接情况实现了自动化检测。王冠 等^[13]利用目标检测及光流等计算机视觉技术,设计 了发动机极性自动化测试系统。

针对火箭飞行过程中涉及计算机视觉任务, 本文设计了通用的底层算法体系架构,从而实现 针对特定任务算法开发的模块化、组合化,在提 升研发效率的同时保障算法的可追溯、可修改、 可维护。底层算法架构如图1所示。将计算机视觉



图 1 通用底层算法平台 Fig. 1 Generic underlying algorithm platform

任务分解为图像分割、特征匹配等若干子任务, 结合监督学习、场景分割、底层优化、数据挖掘 等技术给出了通用的算法设计策略与解决方案。 据此,根据不同的应用场景需求,可以实现覆盖 多型号、多发次、多任务的算法快速设计迭代。 算机视觉技术的火箭飞行时序自动判读系统,通 过识别火工品等效器面板指示灯的亮灭状态,对 火箭的飞行时序进行精确识别。系统整体框架流 程设计如图 2 所示。

1.1 等效器面板配准

1 基于图像识别的火箭飞行时序自动判读

基于底层通用算法平台,本文设计了基于计

通过对火箭第一次总检查测试期间火工品等 效器指示灯的状态变化情况进行监测,可实现火 箭飞行时序的自动判读功能。系统的原始输入为



Fig. 2 Flight time interpretation process

由 Gopro 相机拍摄的机位固定、帧率为 120 的两 段视频,分别包含测试全程一级与二级火工品等 效器面板变化情况。虽然拍摄过程中相机机位固 定,但两段视频中相机与面板的相对位置有所差 异,且不同次测试间机位均会有所不同。为消除 相机机位变化带来难以预测的图像形变、便于指 示灯定位工作开展,需要进行等效器面板配准工 作,从而保证提取到位置居中、角度端正的等效 器面板区域。本文采用 SIFT 特征匹配的方法,通 过模板选取、特征点匹配、图像重采样的流程完 成面板配准任务。

首先明确一级与二级的火工品等效器面板是 相同的。因此选取尺寸为1309×1154,正视角度 下的等效器图像作为模板,如图3所示。对于需要 识别的每一帧图像,首先经由模板匹配步骤,提 取有效部分并将其规范化至与模板一致。

尺度不变特征变换算法 (Scale-invariant feature transform, SIFT)^[3],在 1999年由 David



Fig. 3 The template image

Lowe 提出,具有尺度不变、鲁棒性好、噪声变化 大等优点,在静态特征识别、目标识别、全景图 拼接、遥感图像配准等问题中得到了广泛的应用, 可以处理两幅图像之间发生平移、旋转、仿射变 换情况下的匹配问题,具有很强的匹配能力。 SIFT 算法主要分为3步。

(1) 尺度空间极值检测

通过高斯差分算子近似 LoG 算子^[12],获取尺 度与旋转变换不变性的关键点,高斯差分算子表 达如下

$$D(x, y, \sigma) = (G(x, y, k\sigma) - G(x, y, \sigma)) * I(x, y))$$
$$= L(x, y, k\sigma) - L(x, y, \sigma)$$
(1)

式中,* 表示卷积操作,G(x,y,σ)为一个变化 尺度的高斯函数,实际操作时可由高斯金字塔相 邻层级图像相减得到。I(x,y)表示原图像。

(2) 关键点定位

通过拟合三维二次函数来精确定位关键点的 位置和尺度,同时去除低对比度的关键点和不稳 定的边缘相应点,以增强匹配稳定性,提高抗噪 声能力。

(3) 方向确定

基于图像局部的梯度方向,给每个关键点位 置分配一个或多个方向。其中,梯度的模值和方 向如下,L为关键点所在的尺度空间值。

m(x,y) =

 $\sqrt{(L(x+1,y)-L(x-1,y))^{2} + (L(x,y+1)-L(x,y-1))^{2}} (2)$ $\theta(x,y) = \tan^{-1}((L(x+1,y)-L(x-1,y))/(L(x,y+1)-L(x,y-1))) (3)$

接下来,使用直方图统计邻域内像素的梯度 和方向,以直方图中最大值为该关键点的主方向, 进而得到含有位置、尺度和方向的关键点,作为 该图像的 SIFT 特征点。

通过计算视频图像与模板图像的 SIFT 关键 点,利用随机抽样一致算法 (Random sample consensus, RANSAC) 得到两组匹配点之间的仿射 变换矩阵,再通过线性插值法将原图像重采样, 进而提取火工品等效器区域,用于后续的指示灯 自动识别算法。图 4 与图 5 分别为实拍视频图像以 及特征匹配结果。图 5 左侧为灰度化后的模板图 像,右侧为实拍图象,绿色连线表征了两图中相 匹配到的 SIFT 特征点,红色框标记了匹配到的火 工品等效器面板区域位置。

1.2 指示灯坐标定位

提取到待识别区域后,利用 Hough 圆检测算法^[11],定位指示灯位置。对图像空间里的多个圆进行快速检测是计算机视觉领域的重要课题之一,本文参考了现有国内外学者提出的多圆检测算法,借鉴了 Hough 变换思想,对图像空间里具有一定



图 4 实拍视频图像 Fig. 4 Sample image from the live video



图 5 特征匹配结果 Fig. 5 Feature matching result

关系的像元进行聚类,提出了一种能够对多个分 离、独立的圆进行快速检测和中心定位的算法。

假设现有一幅 *M*×*N* 个像素的原始图像,经 过相关图像预处理,要求从图中找到圆的数目和 各个圆心的位置,算法思想如下:

步骤一:依次选取图像的第 x_i 行为处理对象, 并逐列寻找该行上的边缘像素点,假设找到一个 边缘像素点 $P_1(x_i, y_1)$,如果该点不是孤立点则 判定为有效像素点,并在列坐标 $[y_1 + L_{min}, y_1 + L_{max}]$ 的范围内寻找第2个有效边缘像素点,其中 L_{min} 由构成边缘厚度的最大像素点数决定,而 L_{max} 由位于同一圆上的两个边缘像素点的最大水平距 离决定,这样限制了搜索距离,减少了运算量。 这时考虑以下两种情况:

 上述范围内没有有效边缘像素点则以点 (x_i, y₁+1)为起始点继续逐列寻找该行上的边缘 像素点,仍把找到的第一个有效边缘像素点作为 P₁(x₁, y₁);

2)上述范围内存在一个或多个有效的边缘像
 素点,则依次作为第2个有效的边缘像素点
 P₂(x₂, y₂)。

沿线段 P_1P_2 的中垂线在行坐标变化范围 [x_i , $x_i + L_{max}$]内逐行地寻找第3个有效边缘像 素点,其中 L_{max} 表示垂直搜索的最大有效距离。 这时也要考虑以下两种情况:

1) 上述范围内没有有效的边缘像素点,则舍

弃已找到的第2个边缘像素点,重新寻找第2个有效的边缘像素点;

2)上述范围内存在一个或多个有效的边缘像素点,则依次作为第3个有效的边缘像素点
 P₃(x₃, y₃)。

理想情况下, *P*₁(*x*₁, *y*₁), *P*₂(*x*₂, *y*₂), *P*₃(*x*₃, *y*₃)这3个边缘像素点的关系如图6所示。



图 6 理想情况下 3 个有效边缘像素点的关系图 Fig. 6 Relation graph of the three valid edge pixels under ideal conditions

步骤二:设候选圆的半径为r,圆心坐标为 (*a*,*b*),在参数空间中的表达式为

$$(x_i - a)^2 + (y_i - b)^2 = r^2$$
(4)

假设 $P_1(x_1, y_1), P_2(x_2, y_2), P_3(x_3, y_3)$ 这3点在该圆上,代入式(2)~(4)进行计算即可确定该圆的圆心坐标和半径。

$$a = \frac{\begin{vmatrix} x_{2}^{2} + y_{2}^{2} - (x_{1}^{2} + y_{1}^{2}) & 2 * (y_{2} - y_{1}) \\ x_{3}^{2} + y_{3}^{2} - (x_{1}^{2} + y_{1}^{2}) & 2 * (y_{3} - y_{1}) \end{vmatrix}}{4((x_{2} - x_{1})(y_{3} - y_{1}) - (x_{3} - x_{1})(y_{2} - y_{1}))}$$
(5)
$$\begin{vmatrix} 2 * (x_{2} - x_{1}) & x_{2}^{2} + y_{2}^{2} - (x_{1}^{2} + y_{1}^{2}) \\ 2 * (x_{3} - x_{1}) & x_{3}^{2} + y_{3}^{2} - (x_{1}^{2} + y_{1}^{2}) \end{vmatrix}$$

$$b = \frac{1}{4((x_2 - x_1)(y_3 - y_1) - (x_3 - x_1)(y_2 - y_1))}$$
(6)

$$r = \sqrt{(x_i - a)^2 + (y_i - b)^2}$$
(7)

步骤三:验证候选圆的真实性。首先建立一 个累加统计数组 A[x][y](x 和 y 分别对应像素点 的横纵坐标值),并置数组元素初值为 0,如果该 圆半径 r 满足设定的阈值,则统计矩形区域内存在 的边缘像素点集中满足下面公式的个数

 $\left|\sqrt{(x_i-a)^2+(y_i-b)^2}-r\right| < \delta$ (8) 式中, δ 为考虑到图像边缘存在厚度且可能畸变而 设立的阈值。当最终的统计数大于设定的阈值时, 候选圆判定为真实的圆,并在对应位置 A [a] [b] 处加 1; 否则该候选圆为假,转到步骤一和步骤二寻找下一个候选圆。

步骤四:定位各圆心坐标。分析完所有符合 条件的像素点后,在A [x] [y] 上搜索局部最大 值点,最大值点对应的坐标值即为一个圆的圆心 坐标。为进行第2最大值搜索,只要将第一最大值 点附件的计数值清零即可,同理可以找到更多局 部最大值点,这样就得到了多个圆心坐标值。最 后,按列坐标变化对圆心坐标进行升序排序,得 到的序列即为图像上从左到右依次排列的各个圆 的圆心坐标值。图7展示了完成模板匹配后的图 像,并用黄色圆圈表示了 Hough 圆检测的结果。



图 7 指示灯圆检测结果 Fig. 7 localization results of the indicator LEDs

1.3 指示灯状态识别

为判断指示灯的亮灭状态情况,首先应建立 其亮度的合理表征。通常情况下,原始图像是基 于 RGB 颜色模型的彩色图像,每个像素点的色彩 值由三元组(r,g,b)表示,即构成该像素点颜 色的红绿蓝三个通道的数值大小。其物理意义表 示清楚,但不一定利于在机器视觉算法中使用。 为了定量地描述颜色对人眼的视觉作用,方便在 计算机中对色彩的识别,本文探索了不同的亮度 表达形式。

(1) HIS 色彩感知模型

选用色调(Hue)、亮度(Intensity)和饱和 度(Saturation)这3个与视觉特征有关的量来量 化描述,其中色调是由物体反射光线中占优势的 波长决定的,是决定颜色本质的特性,决定了颜 色的种类;亮度是指刺激物的强度作用于感受器 所发生的效应,是物体本身亮度信息的量化,代 表了明暗程度。

RGB颜色空间与 HSI颜色空间存在着严格的 数学关系,两者可以相互转化,已知 RGB 空间各 分量数值,将其归一化到 [0,1]范围内,利用 式 (9) ~ (11)即可推导出 HSI 空间中各分量的 数值。其中 I 分量可直接表征图像亮度。

$$I = \frac{1}{3}(R + G + B)$$
(9)

$$S = 1 - \frac{3}{R - G - B} \min(R, G, B)$$
 (10)

$$H = \begin{cases} \theta & \stackrel{\text{!``}}{=} G \geqslant B \\ 360 - \theta & \stackrel{\text{!``}}{=} G < B \end{cases}$$
(11)

式中,

$$\theta = \cos^{-1} \left[\frac{2R - G - B}{2\sqrt{(R - G)^2 + (R - B)(G - B)}} \right]$$
(12)

(2) 通用亮度公式

由于人眼对不同波长的光感知能力并不相同, 在计算机、电视图像处理中,赋予*R*,*G*,*B*通道 不同系数加权求和,得到通用亮度公式

L = 0.114B + 0.587G + 0.299R(13)

具备表征亮度的合理方式后,为提升算法鲁 棒性,减少圆心定位不准带来的影响,选取圆心 附近*n***n*矩形范围内的像素点亮度平均值,作为 该指示灯的最终亮度值。将亮度值 *L* 与阈值 Threshold 比较,即可获得指示灯当前状态。

受每次实验所处环境的光线条件、不同等效 器自身发光性质影响,若将亮度阈值设为定值, 很可能造成识别误差。因此设置自适应动态阈值, 从而保证系统能够识别不同内外部环境影响下的 指示灯亮起与熄灭状态。定义某次测试过程中, 全部指示灯亮度值集合为 N,对于第 *i* 个指示灯, 定义其测试过程中亮度值集合为 N_i, 其亮度动态 阈值的计算公式

$$Threshold_{i} = \frac{1}{2}(\min_{L \in N_{i}} L + \max_{L \in N} L) \qquad (14)$$

即判断该指示灯状态的阈值为测试过程中全 部指示灯中亮度最小值与亮度最大值的平均值。 如此设置充分利用了"必然有灯会亮起"这一先 验知识,可以得到针对该火工品等效器每一个指 示灯的个性化阈值。

1.4 飞行时序判读

在测发流程中,火箭飞行时序体现在火工品 等效器指示灯状态的变化上。如坐标为(1,1) 的 1DY-1 指示灯亮起表征着"一级发动机点火" 这一动作。通过与一系列飞行时序判据进行比对, 即可完成火箭飞行时序的自动判读。由于两级等 效器视频是分别进行拍摄的,而部分判据需要同 时用到两级的时序。对于拍摄时留下了绝对时间 戳的相机,两段视频的绝对时间同步是容易实现 的。但对于未知绝对时间戳的两级视频,设计了 自动消除时差、完成绝对时值自动对齐的算法。

设来自一级的某个动作发生时序为 T_1 ,来自 二级的另一个动作发生时序为 T_2 ,它们的理论发 生间隔为W,二级视频绝对落后一级的时差为 ΔT 。则对于二级先进行的动作

$$T_1 - (T_2 + \Delta T) = W \tag{15}$$

$$\Delta T = T_1 - T_2 - W \tag{16}$$

与之类似,对于一级先进行的动作

$$(T_2 + \Delta T) - T_1 = W \tag{17}$$

$$\Delta T = W + T_1 - T_2 \tag{18}$$

综合考虑两种情况,对于每条判据 i 均可计算 得到 ΔT 的参考值 ΔT_i 。由于视频帧率限制、录制 设备帧率不均匀等因素限制,这些 ΔT_i 并不是完 全相等的,而是近似符合正态分布。根据中心极 限定理,取它们的平均值即可得到两级视频时差 最终的估计值。至此完成了两级视频绝对时值自 动对齐的工作。

通过两级视频分别生成包含时间、指示灯参数代号、状态(亮起/熄灭)、动作发生次数的时 序列表,再与判据进行比对,检查两个动作发生 的时间间隔是否在理论间隔的误差范围之内,最 终可自动生成测试过程中火箭的飞行时序。

综上所述,对于要识别的等效器视频,通过 模板匹配、圆心检测、亮度建模等步骤可精确定 位指示灯位置、记录亮度变化情况,采用动态阈 值对指示灯亮灭情况进行智能判断,最后自动调 节视频时差,并将时序列表与判据比对,即可完 成基于计算机视觉技术的火箭飞行时序智能判读。 经过 多 次 测 试,飞行时序 判 读 准 确 率 可 达 98.89%。由于所采用的相机帧率为 120,因此飞 行时序判读结果精度可达 0.0 083 s 量级。

2 基于图像分析技术的 LED 相关特性研究

2.1 LED 余辉效应观察

余辉效应是入射光引起的半导体发光现象, 而发光二极管则是电场引起的半导体发光现象。 余辉效应和光致电效应有着密不可分的关系。光 致电效应是指价带的电子受到入射光子的激发后, 会跃过禁带进入导带。如果导带上的这些被激发 的电子又跃迁回到价带时,会以放出光子的形式 来释放能量,这就是光致电效应,也称荧光效应。

光致发光现象不会在金属中产生。因为金属 中的价带中没有充满电子,低能级的电子只会激 发到同一价带的高能级。在同一价带内,电子从 高能级跃迁回到低能级,所释放的能量太小,产 生光子的波太长,远远超过可见光的波长。在某 些陶瓷和半导体中,价带和导带之间的禁带宽度 不大不小,所以被激发的电子从导带跃过禁带回 到价带时释放的光子波长刚好在可见光波段。这 样的材料称为荧光材料。

此外,若电路中含有电容电感等储能元件, 断电瞬间它们会继续释放电能,也可能导致 LED 不立即熄灭,而是继续发光一段时间。若在本项 目中余辉效应存在,则可能会对指示灯状态的智 能识别产生干扰。无论是元件放电或电子跃迁导 致的余辉,其发光强度均明显低于通电时。因此 通过监测 LED 指示灯熄灭瞬间的亮度变化情况, 可以分析是否发生了余辉效应。截取某指示灯熄 灭瞬间的亮度曲线,如图 8 所示。



Fig. 8 The brightness curve of some LED going out

由图 8 可见,该指示灯在第 56 043 帧到 56 044 帧出现了由亮起到熄灭的状态变化,亮度 从 250 下降到 50 以下发生在 1 帧之内,由视频帧 率为 120 可知,该过程仅耗时约 8 ms。由此可以 推断,指示灯并未发生余辉效应,无需在算法中 考虑该效应可能造成的状态判别误差。

需要说明的是,人眼在观察景物时,光信号传 入大脑神经,需经过一段短暂的时间,光的作用结 束后,视觉形象并不立即消失,而是延续 0.1~ 0.4 s时间。这种残留的视觉称"后像",视觉的这 一现象则被称为"视觉暂留",或"余晖效应"。这种由人眼结构造成的现象与上文所述"余辉效应" 不同,但对指示灯状态进行人工判读时,判读结果 会受该效应影响而出现误差。本文提出基于计算机 视觉技术的飞行时序判读技术则不会受余晖效应影 响,相比人眼判别有较高的准确性提升,充分体现 了人工智能技术在该任务应用的优越性。

2.2 LED 灯光波长红移现象分析

发光二极管是由 p 型和 n 型半导体组成的二 极管,其基本结构如图 9 所示。



Fig. 9 The principle and structure of LEDs

在 LED 的 p-n 结附近, n 型材料中多数载流 子是电子, p 型材料中多数载流子是空穴。p-n 结 上未加电压时构成一定的势垒, 当加正向偏压时, 在外电场作用下, p 区的空穴和n 区的电子就向对 方扩散运动,构成少数载流子的注入,从而在p-n结附近产生导带电子和价带空穴的复合,同时释 放出相对应的能量 $h\nu$ (h 为普朗克常数, ν 为光子 频率)而发光^[1]。该能量相当于半导体材料的带隙 能量 E_{s} (Ev),其与发光波长 λ (nm)的关系为

$$\lambda = \frac{1\ 240}{E_g} \tag{19}$$

因此,只要有理想的半导体材料就可以制成 各种光色的 LED。波长红移的原因是温度升高产 生的热效应引起带隙收缩。随着温度升高,电子 在晶体中的公有化运动加快,能级分裂严重,使 得禁带宽度 E_g 变小^[2]。由上文的波长公式可知, 峰值波长向长波方向移动,即峰值波长红移。在 飞行时序识别工作中,随着 LED 指示灯亮起时间 的增加,可以明显观察到灯光蓝色通道的衰减,



其中, x₁y₇ 表示火工品等效器第1行第7列 的指示灯, 红绿蓝三色曲线分别代表此灯亮度曲 线3个通道的亮度值, 可以看出, 在指示灯亮起的 时间段内, 蓝色通道亮度值出现了显著衰减, 即 发生了波长红移现象。

2.3 LED 亮度散射分析

LED 属于朗伯型光源,其各方向上的辐射亮 度不变,辐射强度随观察方向与面源法线之间的 夹角θ的变化遵守余弦规律。光源亮度的定义如图 11 所示。



Fig. 11 Definition of brightness of the light source

对于角度 θ 处的观察者而言,其接收到的辐射 亮度情况为

$$L_{\theta} = \frac{I_{\theta}}{ds\cos\theta} = \frac{I_{0}}{ds}$$
(20)

该值为一定值。在如图 1 所示 LED 灯呈较密 集排布的火工品等效器上,某个指示灯亮起后, 会对其周围指示灯产生影响,使它们的亮度发生 一定程度的改变。在实际测试中,观察到的现象 如图 12 所示。



从指示灯红色通道像素值变化情况可知,第7 行第10列的指示灯在约第33000帧时亮起,在约 第55000帧处熄灭。相对应地,在它处于亮起状态时,与之相邻的第7行第11列的指示灯的红色 通道像素值均值存在明显的上升情况。LED亮度 散射导致的相邻指示灯亮度的异常变化可能会造 成对其状态的判断失误进而影响飞行时序的正确 判读,但由于本文的设计方案具有较强鲁棒性, 这个误差处于容忍范围之内,因此并未对时序判 读结果产生不利影响。

3 结论

本文通过模板匹配、圆心检测、亮度建模、 时序判读等步骤,实现了基于图像识别技术的火 箭飞行时序自动判读方法,将计算机视觉技术应 用到火箭靶场测试工作,解决当前自动化测试设 备判读过程中人眼长时间工作时易疲劳,从而造 成误判,而导致测试结果不准确和信号保持时间 短、后端状态采集不到等无法准确获得指示灯闪 烁结果的问题。本文提出的基于图像处理技术的 自动测试方法能够识别判断火工品等效器指示灯 的状态变化,进而精确判读飞行时序。该方法能 够提高测试效率和测试精度,保证测试性和可追 溯性,在提供可靠的辅助决策支持的同时节约大 量的人力和时间成本。该方法飞行时序判读准确 率可达 98.89%,精度可达 0.0 083 s 量级。

参考文献

- [1] 王声学,吴广宁,蒋伟,等.LED 原理及其照明应用 [J].灯与照明,2006,30(4):32-35.
- [2] 丁天平,郭伟玲,崔碧峰,等.温度对功率 LED 光谱特 性的影响[J].光谱学与光谱分析,2011,31(6):1450-1453.
- [3] Lowe D. Distinctive image features from scale-invariant keypoints[J]. International Journal of Computer Vision, 2004, 60(2):91-110.
- [4] 张哲铭,高路,唐侃,等.基于双目立体视觉的火箭分 离速度测量[C].中国航天电子技术研究院科学技术 委员会 2020 年学术年会优秀论文集,航天电子发展 战略研究中心,2020:12.
- [5] 李蒙蒙. 基于双目视觉的火箭喷管运动姿态测量系统 研究[D].哈尔滨:哈尔滨工业大学,2016.
- [6] 蔡红维,谢福锋,甘朝虹.基于实时图像处理的运载火

箭飞行特征事件判别方法研究[J].计算机测量与控制,2019,27(9):129-132+150.

- [7] 周灵.基于视频图像的火箭识别与跟踪控制系统研究 [D].重庆:重庆大学,2007.
- [8] 张会利.基于图像处理技术的航天工业零件参数测量 研究[D].哈尔滨:哈尔滨工业大学,2013.
- [9] 林义勇,司长哲,杨玲玲.火箭初始段飞行图像识别和 跟踪系统设计与实现[J].遥测遥控,2011,32(3): 32-37.
- [10] 王健博,陈雨,白焕旭,等.机器视觉的火箭连接器自动对接检测技术研究[J].现代防御技术,2018,46(4): 79-85.
- [11] Duda R O , Hart P E . Use of the Hough transformation to detect lines and curves in pictures[J]. Communications of the ACM,1972,15(1):11-15.
- [12] Marr D , Hildreth E . Theory of edge detection[J]. Proceedings of the Royal Society of London, 1980, 207(1167):187-217.
- [13] 王冠,易航,张恒,等.基于计算机视觉的发动机极性 测试系统[J].导弹与航天运载技术,2019(4): 108-113.

引用格式:王潇宇,王伟,刘巧珍,等.基于图像识别技术的火箭飞行时序判读[J].宇航总体技术,2021,5(4):43-51.

Citation: Wang X Y, Wang W, Liu Q Z, et al. Flight timing sequence interpretation based on image recognition technology[J]. Astronautical Systems Engineering Technology, 2021, 5(4): 43-51.