**基于机器视觉的水准仪补偿误差检定**

（1.中国地震局地震研究所，湖北 武汉 430000；2.）

**摘要：**对十字丝图像的中心位置定位算法进行了研究，提出了一种基于机器视觉与图像处理技术的水准仪补偿误差检定算法。使用平行光管将水准仪目镜十字丝图像作为无穷远的测量目标呈现给观测者。使用CCD相机构建视觉测量系统，对采集到的图像进行裁剪，反色，骨架提取，边缘识别等操作，通过灰度平方重心法和迭代加权拟合法对十字丝图像的中心位置进行定位，得到亚像素级别的位置坐标。在标定CCD的x方向和y方向的角度格值，x轴和y轴的不垂直误差角以及光管坐标系和姿态等参数后完成对补偿误差的检定。使用Python语言完成测量程序的编写以及实验数据处理与分析。实验结果表明使用机器视觉的方法符合水准仪补偿误差检定的要求，测量结果的精确度更高，特别是当水准仪倾斜角度小的时候。且比传统方法自动化程度更高，可以降低检定人员的劳动强度，此方法对检定工作自动化具有一定借鉴意义。

**关键字**：机器视觉；图像处理；灰度重心法；拟合；亚像素；补偿误差

**中图分类号**：TH **文献标识码**：A

**Machine vision-based level compensation error verification**

（1.Institude of earthquake, China Earthquake Agency）

**Abstract:** In this paper, a level compensating error verification algorithm based on machine vision and image processing technology is introduced, which constructs a visual measurement system by replacing the human eye with a CCD camera, crops the collected image, reverses the color, extracts the skeleton, recognizes the edges, and locates the center of the cross-line image by the geometric center of gravity method. Finally, the calibration coordinate information and the angle information of the level are used to complete the verification of the compensation error, and the experimental results show that this method is feasible.

**Keywords**：Machine vision; Image processing; Geometric center of gravity method; Fit; Sub-pixel; Compensating error

**0引言：**

水准仪是以仪器的水平视准线作为基准线，进行高差测量的计量器具。它广泛地使用于大地水准测量，地形变测量，各种工程水准测量与大型精密机械安装等。因其灵敏构件的不同又分为水准管水准仪，自动安平水准仪和数字水准仪。

自动安平水准仪补偿误差是水准仪计量性能要求中关键的一项。补偿误差是指装有补偿器的水准仪在仪器垂直轴倾斜时，会自动进行补偿，但往往因为补偿器技术不完善，无法给出的正确的补偿量，不是补偿不足就是补偿过量，此时产生的误差称为补偿误差。目前的水准仪补偿误差检定方法为：检定人员将待检仪器放到微顷台上，整平，对准测微光管使仪器十字丝与测微光管横丝吻合，旋转微顷台纵向测微器定量倾斜一个角度，倾斜后进行读数，最后求得仪器的补偿误差[1]。这种方法在人眼读数的时候需要照准水准仪十字丝和测微器的横丝，所以在倾斜角度比较小的时候会产生较大的照准误差，不确定度比较大，自动化水平低。

本文提出一种使用平行光管并以视觉测量技术为基础的水准仪补偿误差检定方法。视觉测量技术是一种以图像处理技术为核心的检测技术[2]。无穷远处的目标经过平行光管后，成像在物镜焦平面上，通过CCD图像传感器采集图像信息，利用亚像素定位技术对图像十字丝中心位置进行定位，标定平行光管的坐标系，姿态，格值以及不垂直度，利用十字丝中心坐标的改变量求得水准仪视准线的改变量，最终计算出补偿误差的大小。目前十字丝图像的中心位置检测的方法主要有基于灰度阈值和重心形心的中心坐标检测法[3]；基于模板的亚像素定位算法[4]；基于边缘梯度和霍夫变换的十字丝目标检测算法[5]；边缘检测算子Canny和Susan算法相结合的方法[6]；基于一阶微分期望法定位十字丝图像的边缘位置[7]；基于多项式函数对图像边缘进行拟合定位的方法[8]，此外，还有使用卷积神经网络的算法来实现对十字像整体特征的识别和定位[9]。考虑到在水准仪补偿误差检定工作中十字丝图像的特点以及各算法的运算量大小，最终决定使用一种基于灰度中心平方的亚像素中心位置检测算法。

**1算法原理：**

测量系统主要有硬件部分和软件部分组成。硬件部分主要包括CCD相机，平行光管，光源，微倾台。软件部分包括图像采集部分，图像处理部分，以及数据处理部分。



基于机器视觉的水准仪补偿误差检定方法为：将待检水准仪放在微倾台上，并将水准仪整平，之后将水准仪的透镜对准平行光管的透镜，平行光管分划板上的图像就会作为无穷远处测量目标呈现给观测者。通过微倾台旋钮改变水准仪的倾斜姿态，呈现在CCD图像传感器中的十字丝图像也会发生对应的改变。通过测量图像之间十字丝位置的改变量来计算水准仪的补偿量，进而计算水准仪的补偿误差。原理图如下图所示，水准仪倾斜一个α角后，测量成像位置改变量Δd。



测量系统的光路图如下图所示，光源发出的光照射到水准仪的目镜上，通过水准仪透镜的光线为平行光，通过平行光管后汇聚到平行光管透镜的焦平面上。



软件部分中的图像采集部分主要将CCD中的图像采集到电脑中。图像处理部分包括图像预处理部分，十字丝中心位置亚像素坐标计算部分。数据处理部分即是对定位结果的分析以及对补偿误差的计算。此外还有平行光管参数标定等程序。

**2** **算法实现：**

**2.1 测量环境搭建**

搭建视觉测量系统，使用的CCD相机分辨率设置为19201080。本算法采用Python语言（Python 3.8）实现，开发环境为PyCharm，并使用OpenCV（OpenCV-python 4.5.4）开源库构建部分基础功能函数。下图为搭建的测试系统，由CCD相机，平行光管，光源，微顷台，电脑和一台待检定的天宝水准仪组成。

几种常见的水准仪十字丝如图1所示，主要包括十字型和十字叉型十字丝，本文的研究目标主要为这两种十字丝图像。



图 2 几种常见水准仪十字丝图像

Fig. 2 common cross line images

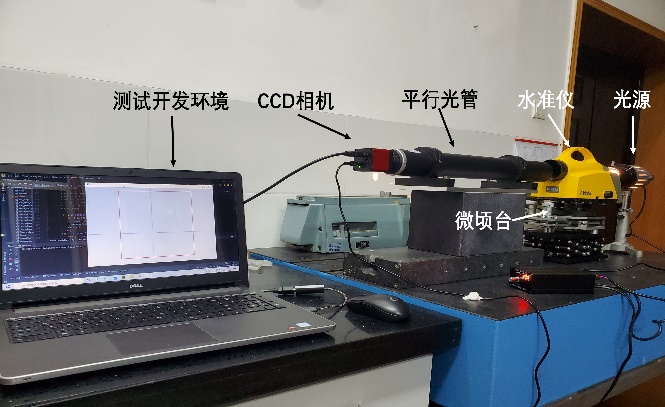


图 4 视觉测试系统

Figure 3 system

**2.2 十字丝图像预处理**

接收到CCD采集到的图像后要对图像进行一些必要的处理。图像预处理步骤为：

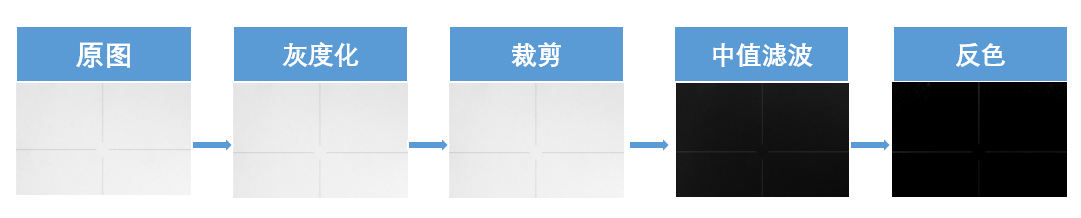


图 5 预处理

Figure pre processing

读取一幅图像过后，首先将三通道的彩色图像转为灰度化图像。然后对图像进行裁剪，去除因为摄像头原因产生的非实际图像部分。再对图像进行去噪，采用一个的中值滤波器对图像进行滤波操作。最后对图像进行取反操作，这样，图像的高灰度值部分为十字丝图像，低灰度值部分为背景。经过以上几步轴就完成了对图像的预处理。

接下来确定图像的像素级十字丝中心位置，首先提取十字丝图像的骨架，提取一个区域的骨骼，记为，即对区域进行连续腐蚀，直到变为空集以前的最后一次[22]。



图 6 提取骨架

Figure sol

得到骨架图像后，对图像分别按行，按列进行求和，求和的结果如图所示。取峰值点作为像素级的十字丝中心位置坐标。



图 7 像素值分布

Figure gray value

2.2.1 图像增强

经过预处理后的图像灰度级分布较为集中。对图像进行指数变换，目的是将图像的低灰度值部分进行压缩，将其高灰度值部分进行拓展，从而强调了图像的高灰度部分，这是因为在一幅十字丝图像中，十字丝图像集中在灰度值较高的部分；进行指数变换，可以很好的拓展像素值变化较小的灰度级分布，突出图像中的细节部分。变换公式为：

对原图进行和的指数变换，变换后的图像和其灰度分布直方图如下图所示，可见，原图中的高灰度值部分得到拓展，也就是说，十字丝图像的更多细节部分被强调。



图 8 伽马变换

Figure gamma

使用系数为2的指数函数对原图进行变换，可以在拓展灰度级的同时较好的平衡噪声与原信号。

2.2.2 基于图像形态学处理的边缘识别

图像的边缘往往蕴含着丰富的信号，在十字丝图像中，边缘将十字丝图像与背景分开。使用形态学方法识别图像的边缘，以确定拟合的起始点和终止点。对上述图像增强后的图像进行二值化阈值处理，设图像的边缘为，是一个合适的结构元，则，

即选取合适的结构元对图像进行膨胀后再减去原图像，基于形态学算法避免了使用像算子和算子选取阈值和噪声干扰等问题。



图 9 边缘提取

Figure edge

识别出的边缘（部分）如图所示：



图 10 提取到的边缘

Figure edge

根据边缘的位置确定计算拟合的起始点和终止点。在起点和终点区域内，使用灰度重心法，计算重心位置。



图 11 目标区域

Figure target areas

**2.3 基于灰度重心法的亚像素图像十字丝坐标计算模型**

经过灰度化处理的图像都可以看成一个由图像灰度值组成的二维矩阵。假设一副图像由W行L列像素组成，那么，图像第i行的像素分布模型为：

其中为对应位置上的灰度值。图像第列的像素分布模型为：

其中为对应位置上的灰度值。

多种以重心法为基础的算法可以对目标图像进行亚像素定位，包括二值重心法，灰度重心法以及灰度值平方重心法[10]。重心法进行亚像素定位时需设定阈值为，即只有灰度值大于的像素点会参与运算。对原图像阈值进行处理，即图像对应像素位置灰度值进行如下变换：



图 1 灰度重心法示意图

Fig. 1 Gray value

大于阈值T的像素，其灰度值保持不变，对于小于阈值T的像素，其灰度值则置为0。

提取出了图像的目标区域，设目标区域起始位置为start，结束位置为end，所以，在目标区域内，用灰度重心法计算目标区域内第i行的重心坐标为：

用灰度重心法计算目标区域内第j列的重心坐标为：

本文采用的是基于灰度值平方的重心法，即，目标区域内第i行的重心坐标为：

区域内第j列的重心坐标为：

平方加权重心法使用灰度值的平方代替原始灰度值，加强了灰度值较大（距离中心比较近）的像素对重心位置的影响，加大了信噪比高的像素点的权重，使算法抗干扰能力更强，精度更高[11]。

除了灰度重心法以外，还有多种方法可以获得亚像素级别的位置信息。主要包括，基于矩的方法[12]，基于边缘拟合的方法[13][14][15][16][17]，基于灰度相关的方法[18]，以及基于插值的方法[19][20][21]。

使用算法进行定位后，记录一系列和点，对和进行最小二乘法拟合，拟合出两条直线，l1: y=ax+b, l2: y=cx+d。得到图像十字丝中心位置亚像素坐标为：

**2.4 对定位结果进行拟合**

2.4.1 概述

如果待拟合的数据集合存在少量离群点，使用最小二乘法对数据点进行拟合会得到满意的效果，但当数据集中存在较多的离群点时，最小二乘法的结果会变得不可靠。使用迭代重加权最小二乘法，在一步步的迭代之后，会降低那些离群点在最后拟合中的权重，相比于标准最小二乘法每个点的权重都是一样的，IRLS法在离群点多的数据集中更可靠[24]。

2.3.2 基于IRLS法拟合直线

设直线方程为

建立最小化误差函数：

引入距离权值

分别对k和b求偏导：

写成矩阵形式：

通过上式可以解出k和b。在第一次进行迭代时，使用的时标准最小二乘法。即。

在目标区域内，利用灰度重心法进行亚像素定位并对定位的结果进行最小二乘拟合。拟合得到的直线和直线以及交点，如下图右图所示



图 12 定位结果

Figure location result

**2.3 CCD光管的标定**

利用经纬仪作为角度标准，对相机轴的旋转角 ，CCD传感器方向的角度格值、，CCD的y轴与x轴不垂直误差角进行标定。测量得到N组校准点，每组数据为十字丝中心位置的亚像素坐标以及对应的经纬仪水平角以及天顶距，根据转换关系公式1-11对参数进行标定。

当相机旋转90°时，有

故

令，有

矩阵形式：

拟合值：

差平方和最小，

**3实验数据分析**

**3.1 对十字丝图像中心位置的模拟定位。**

可以使用模拟图像检验法，建立数学模型，通过计算机软件生成模拟图像以代替实际图像，验证算法的性能与精度[25]。使用制作好的已知十字丝图像中心位置坐标的图像对上述亚像素定位算法就行仿真实验。共有5幅已知十字丝中心位置坐标的图像，每幅图像的尺寸大小为1600×1200。仿真结果如下：

使用的仿真图像共有五幅，每幅模拟图像的十字丝的亮度，宽度以及中心位置各不相同，如下图所示：



图 13 模拟图像

Figure simulate images

表 1模拟图像定位

Table 1 image location

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | IMAGE1 | | IMAGE2 | | IMAGE3 | | | IMAGE4 | | IMAGE5 | |
|  | X | Y | X | Y | X | Y | X | | Y | X | Y |
| 理论坐标 | 799.90 | 599.90 | 959.70 | 539.70 | 479.90 | 539.90 | 959.90 | | 269.90 | 1359.90 | 939.90 |
| 定位结果 | 799.90 | 599.90 | 959.67 | 539.69 | 479.88 | 539.89 | 959.89 | | 269.90 | 1359.94 | 939.92 |
| 误差 | 0 | 0 | 0.03 | 0.01 | 0.02 | 0.01 | 0.01 | | 0 | 0.04 | 0.02 |

由上表可知，本文算法对模拟图像的定位误差在百分之一像素级。

搭建视觉测量系统后，在同一位置，在短时间内不同时间拍摄10幅图像进行定位实验采集得到的十幅图像如下图所示：



图 14 采集到的图像

Figure images

同时使用halcon软件对图像的中心位置进行标注，标注的方法为对十字丝图像的四个端点进行标注，其中一幅图像的标注结果如下图所示，利用标注所得的四个点就可以对中心位置的坐标进行计算，计算的结果可以作为本文定位算法的参考，定位的结果如下表所：



表 2 十字丝图像中心位置定位结果（图一到图五）

Table 2 location1-5

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  |  | IMAGE1 | | IMAGE2 | | IMAGE3 | | | IMAGE4 | | IMAGE5 | |
|  |  | X | Y | X | Y | X | Y | X | | Y | X | Y |
| Halcon定位 | | 957.0 | 654.0 | 957.0 | 654.0 | 957.0 | 654.0 | 957.0 | | 654.0 | 957.0 | 654.0 |
| 像素级坐标 | | 957 | 654 | 957 | 654 | 957 | 654 | 957 | | 653 | 957 | 653 |
| 亚像素坐标 | | 957.11 | 654.06 | 957.11 | 654.00 | 957.11 | 653.71 | 957.14 | | 653.14 | 957.11 | 653.07 |
| MSE | | 0.039 | 0.024 | 0.034 | 0.026 | 0.021 | 0.027 | 0.030 | | 0.026 | 0.031 | 0.024 |

表 3 十字丝图像中心位置定位结果（图六到图十）

Table 3 location 6-10

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  |  | IMAGE6 | | IMAGE7 | | IMAGE8 | | | IMAGE9 | | IMAGE10 | |
|  |  | X | Y | X | Y | X | Y | X | | Y | X | Y |
| Halcon定位 | | 957.0 | 654.0 | 957.0 | 654.0 | 957.0 | 654.0 | 957.0 | | 654.0 | 957.0 | 654.0 |
| 像素级坐标 | | 957 | 654 | 957 | 654 | 957 | 654 | 957 | | 654 | 957 | 654 |
| 亚像素坐标 | | 957.08 | 654.05 | 957.07 | 653.94 | 957.10 | 653.87 | 957.13 | | 653.86 | 957.10 | 653.64 |
| MSE | | 0.032 | 0.026 | 0.029 | 0.024 | 0.024 | 0.027 | 0.027 | | 0.026 | 0.025 | 0.026 |

对定位的结果采用样本均方误差（MSE）评判其定位的准确与否，MSE越小，定位的误差越小。

**3.2 测量系统测试**

对CCD相机theta角进行标定后，测量水准仪的补偿误差。首先将水准仪放置到微倾台上，高度调至与平行光管一致，在视觉系统内将十字丝目镜十字丝图像调清晰。将水准仪气泡调平。具体的测量过程为：从起始位置开始的每一个点，记录10次数据，计算这十个数据的平均值，从原点开始，分别顺时针，逆时针转动微倾台旋钮，每次的转动量的2min，从原点开始，转动到16min。

顺时针转动时，水准仪气泡向后移动，即水准仪向前微倾，逆时针转动时，水准仪气泡向前移动，即水准仪气泡向前移动。

测量结果如表4和表5所示，

表 4 前倾测量结果

Table 4 forward result

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| 测量次数 | 前倾0′ | 前倾2′ | 前倾4′ | 前倾6′ | 前倾8′ | 前倾10′ | 前倾12′ | 前倾14′ | 前倾16′ |
| **1** | 118.410 | 118.842 | 118.206 | 118.091 | 118.584 | 117.928 | 117.718 | 117.713 | 117.544 |
| **2** | 119.032 | 118.32 | 118.443 | 117.972 | 118.234 | 118.261 | 117.969 | 117.804 | 118.08 |
| **3** | 118.581 | 118.08 | 118.148 | 118.042 | 118.072 | 118.353 | 117.772 | 118.199 | 117.846 |
| **4** | 118.43 | 118.261 | 118.506 | 118.328 | 118.192 | 118.184 | 117.682 | 117.866 | 117.66 |
| **5** | 118.414 | 117.934 | 117.808 | 118.5 | 118.88 | 118.212 | 117.923 | 117.885 | 117.741 |
| **6** | 118.984 | 118.265 | 118.024 | 118.131 | 118.084 | 118.314 | 118.303 | 117.964 | 118.141 |
| **7** | 118.711 | 118.839 | 118.177 | 118.091 | 117.889 | 117.923 | 118.351 | 118.032 | 117.459 |
| **8** | 118.581 | 118.056 | 118.295 | 118.385 | 117.761 | 117.814 | 118.34 | 118.17 | 117.403 |
| **9** | 118.752 | 118.29 | 118.29 | 118.281 | 117.602 | 117.813 | 117.859 | 117.654 | 117.851 |
| **10** | 118.154 | 118.74 | 118.521 | 118.265 | 118.29 | 118.305 | 117.898 | 117.949 | 117.951 |
| **均值** | 118.60 | 118.36 | 118.24 | 118.21 | 118.16 | 118.11 | 117.98 | 117.92 | 117.77 |
| **标准差** | 0.086 | 0.105 | 0.070 | 0.053 | 0.119 | 0.068 | 0.082 | 0.056 | 0.080 |

表 5 后倾测量结果

Table 5 backward result

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| 测量次数 | 后倾0′ | 后倾2′ | 后倾4′ | 后倾6′ | 后倾8′ | 后倾10′ | 后倾12′ | 后倾14′ | 后倾16′ |
| **1** | 118.374 | 118.36 | 118.544 | 118.976 | 118.749 | 118.815 | 119.965 | 119.298 | 119.245 |
| **2** | 118.328 | 118.507 | 118.615 | 118.572 | 118.539 | 118.604 | 118.972 | 119.443 | 118.791 |
| **3** | 118.415 | 118.498 | 118.294 | 118.637 | 119.488 | 119.557 | 119.434 | 118.975 | 119.311 |
| **4** | 118.363 | 118.044 | 118.439 | 118.769 | 118.846 | 118.835 | 119.027 | 119.548 | 120.019 |
| **5** | 118.489 | 118.166 | 119.483 | 118.657 | 118.885 | 119.26 | 119.043 | 119.318 | 119.042 |
| **6** | 118.475 | 118.632 | 118.523 | 118.536 | 118.799 | 119.149 | 119.031 | 119.724 | 119.473 |
| **7** | 118.148 | 119.756 | 118.436 | 119.181 | 119.201 | 118.876 | 119.032 | 118.718 | 119.459 |
| **8** | 118.625 | 118.776 | 118.811 | 118.47 | 118.728 | 118.852 | 119.05 | 119.062 | 119.267 |
| **9** | 118.241 | 118.591 | 118.407 | 118.339 | 118.654 | 119.196 | 119.367 | 119.464 | 119.923 |
| **10** | 118.409 | 118.461 | 118.854 | 119.111 | 118.671 | 118.799 | 118.856 | 119.399 | 119.743 |
| **均值** | 118.39 | 118.58 | 118.64 | 118.72 | 118.86 | 118.99 | 119.18 | 119.29 | 119.43 |
| **标准差** | 0.042 | 0.147 | 0.109 | 0.089 | 0.090 | 0.090 | 0.104 | 0.094 | 0.121 |

将测量的结果绘制成折线图，如下图所示。

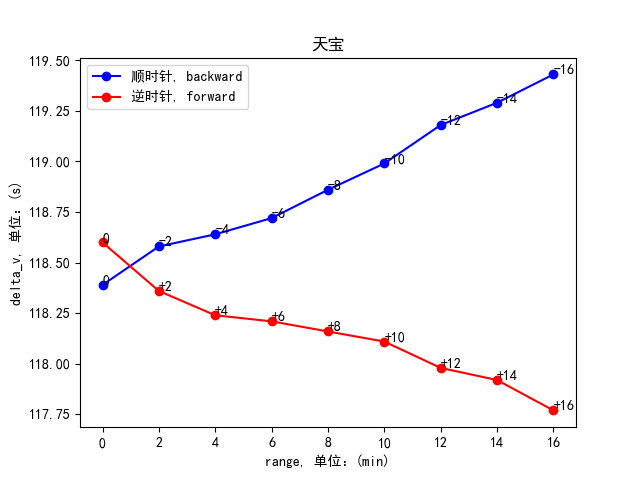


图 15 折线图

Figure zhexian



图 16 检验台

Figure platform

水准仪竖直角改变量如表6和表7所示，同时，在水准仪综合检校平台上，对同一台水准眼采用人眼法测量其补偿误差，将水准仪置于微倾台上，如图所示，并且同时记录到表6和表7中。

表 6 竖直角改变量（后倾）

Table 6 delta h

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 后倾（单位：分） | 本文算法 | 传统算法 |
| 2 | 0.19 | 0.1 |
| 4 | 0.25 | 0.1 |
| 6 | 0.33 | 0.1 |
| 8 | 0.47 | 0.5 |
| 10 | 0.60 | 0.2 |
| 12 | 0.79 | 0.8 |
| 14 | 0.90 | 1.1 |
| 16 | 1.04 | 0.9 |

表 7 竖直角改变量（前倾）

Table 7 Δh

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 前倾（单位：分） | 本文算法 | 传统算法 |
| 2 | 0.24 | 0.0 |
| 4 | 0.36 | 0.1 |
| 6 | 0.39 | 0.6 |
| 8 | 0.44 | 0.1 |
| 10 | 0.49 | 0.1 |
| 12 | 0.62 | 1.1 |
| 14 | 0.68 | 1.0 |
| 16 | 0.83 | 0.7 |

根据测量结果计算水准仪补偿误差，补偿误差计算公式：

表 8 补偿误差

Table 8 error

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 后倾（单位：分） | 本文算法 | 传统算法 |
| 2 | 0.080 | 0.050 |
| 4 | 0.063 | 0.025 |
| 6 | 0.055 | 0.017 |
| 8 | 0.059 | 0.063 |
| 10 | 0.060 | 0.020 |
| 12 | 0.066 | 0.067 |
| 14 | 0.064 | 0.079 |
| 16 | 0.065 | 0.056 |
| 最大值 | 0.080 | 0.079 |
| 标准差 | 0.00693 | 0.0220 |

表 9 补偿误差（前倾）

Table 9 error

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| 前倾（单位：分） | 本文算法 | 传统算法 |
| 2 | 0.12 | 0.0 |
| 4 | 0.090 | 0.025 |
| 6 | 0.065 | 0.10 |
| 8 | 0.055 | 0.013 |
| 10 | 0.049 | 0.010 |
| 12 | 0.052 | 0.092 |
| 14 | 0.046 | 0.071 |
| 16 | 0.052 | 0.044 |
| 最大值 | 0.12 | 0.10 |
| 标准差 | 0.0242 | 0.0364 |

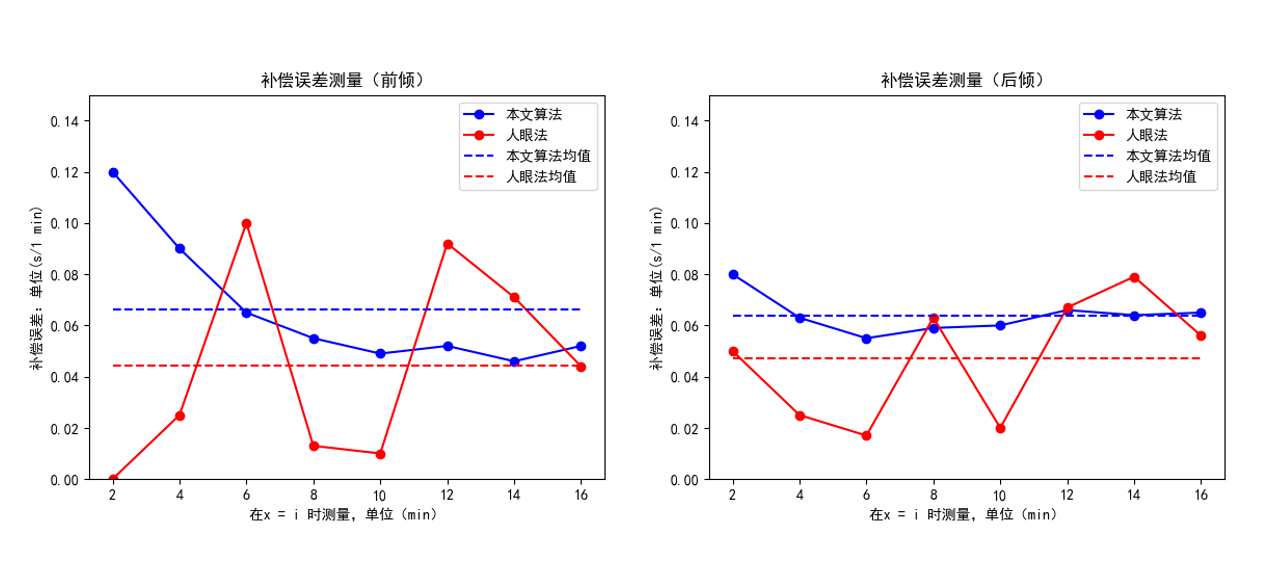


图 17 补偿误差对比

Figure compare

实验结果表明，使用机器视觉测量系统对水准仪的补偿误差进行测量在重复性方面，测量时间以及自动化程度均优于传统方法。综上所述，该方法是可行的。

**4结束语**

本文介绍了一种基于机器视觉的水准仪视觉误差检定方法。采用图像处理技术对水准仪目镜十字丝图像进行处理后，通过灰度重心法确定十字丝的亚像素级中心位置，使用迭代加权最小二乘法对灰度重心法得到的十字丝的中心位置进行拟合，得到两条拟合直线，两条直线的交点确定为十字丝的中心位置。将图像的坐标信息与水准仪竖直角信息进行标定，搭建视觉测量系统后，通过计算十字丝的中心的改变量得到水准仪的竖直角的改变量。最后得到水准仪的补偿误差，并且在水准仪综合检定平台上对同一台水准仪的补偿误差进行检定，综合分析对比传统方法与本文算法。

基于机器视觉的算法的标准差小于传统方法。但由于实际的视觉测量过程中，存在因实验平台振动引起的随机噪声误差，导致水准仪的十字丝抖动，进而会影响定位结果的精密度。下一步的研究工作将进一步提高算法的鲁棒性和适用性以及测量系统的自动化程度，以满足仪器检定工作的需求。

**参考文献**

1. JJG 425-2003 水准仪 [S]
2. 邾继贵, 于之靖. 视觉测量原理与方法[M]. 机械工业出版社, 2012.
3. 于起峰, 张小虎, 孙祥一,等. 数字式光测胶片图像自动分析系统[J]. 应用光学, 2001, 022(004):30-34.
4. 于起峰. 基于图像的精密测量与运动测量[M]. 科学出版社. 2002.
5. 李立春, 冯卫东, 于起峰. 根据边缘梯度方向的十字丝目标快速自动检测[J]. 光学技术, 2004, 30(3):4.
6. 方岳, 陈海清, 吴鹏,等. 平行性客观检测仪的十字标志边缘检测研究[J]. 湖南理工学院学报：自然科学版, 2005, 18(4):3.
7. 徐凤茹, 林玉池, 赵美蓉,等. 基于视觉跟踪式自准直仪的十字线提取技术[J]. 激光与红外, 2011, 41(11):4.
8. 张亿, 路杰, 刘延飞,等. 基于多项式拟合的十字丝亚像素边缘定位研究[J]. 大地测量与地球动力学, 2013, 33(A01):5.
9. 武华敏, 杨漠雨, 黄晓雪,等. 基于CNN的十字像中心检测[J]. 光学仪器, 2019, 41(5):10.
10. Zhou J , Chen X L , Li S J , et al. Centroid Localization Algorithm Based on Bicubic Interpolation Gray Square Weighted[J]. Advanced Materials Research, 2013, 655-657:895-899.
11. Liu C , Gao Y , Yong Z . Squared gray weighted centroid algorithm based on bi-cubic interpolation[C]// International Symposium on Instrumentation Science & Technology. International Society for Optics and Photonics, 2009.
12. 于微波，马艳辉，刘芳雪，等．改进Zernike矩亚像素边缘检测算法研究[J]．电视技术，2016，40(6)：144—148．
13. 尚雅层, 陈静, 田军委. 高斯拟合亚像素边缘检测算法[J]. 计算机应用, 2011, 31(1):179-181.
14. 陈静, 尚雅层, 田军委. 快速多项式拟合亚像素边缘检测算法的研究[J]. 应用光学, 2011, 32(1):5.
15. 孙维健. 基于反正切函数拟合的亚像素边缘检测方法[D]. 长春工业大学, 2015.
16. 段振云, 王宁, 赵文辉,等. 基于高斯积分曲线拟合的亚像素边缘提取算法[J]. 计量学报, 2016, 37(4):4.
17. Chen P , Chen F , Han Y , et al. Sub-pixel dimensional measurement with Logistic edge model[J]. Optik - International Journal for Light and Electron Optics, 2014, 125(9):2076-2080.
18. 潘兵, 续伯钦, 陈丁,等. 数字图像相关中亚像素位移测量的曲面拟合法[J]. 计量学报, 2005, 26(2):7.
19. 孙秋成, 周亚洲, 宁闯,等. 基于三次样条插值的亚像素边缘检测方法[J]. 控制工程, 2014, 21(2):4.
20. 来跃深, 陈琛, 田军委,等. 高斯插值亚像素边缘检测算法的优化[J]. 西安工业大学学报, 2012, 32(10):6.
21. 张美静, 石振刚. 改进形态学梯度的样条插值亚像素边缘检测方法[J]. 沈阳理工大学学报, 2012, 31(3):5.
22. 阮秋琦. 数字图像处理学（第三版）[M]. 北京：电子工业出版社, 2013.1
23. 冈萨雷斯, R. C. ), 伍兹,等. 数字图像处理 : 第3版= Digital Image Processing,Third Edition : 英文[M]. 电子工业出版社, 2010.
24. Mohan K , Fazel M . Iterative reweighted least squares for matrix rank minimization[C]// 2010 48th Annual Allerton Conference on Communication, Control, and Computing (Allerton). IEEE, 2011.
25. 何平安, 杨燕思, 范若. 基于曲面拟合相关法的十字丝目标中心定位算法研究[C]// 第十三届全国光学测试学术讨论会. 0.r