

DOI: 10.12086/oee.2021.200124

非视域定位中光子飞行时间 提取方法对比研究

任 禹 1.2.3, 罗一涵 1.2*, 徐少雄 1.2, 马浩统 1.2, 谭 毅 1.2*

¹中国科学院光束控制重点实验室,四川 成都 610209;
 ²中国科学院光电技术研究所,四川 成都 610209;
 ³中国科学院大学,北京 100049



摘要:非视域定位是一种通过提取光子飞行时间判断视线外物体位置的主动探测技术,是近年的前沿研究热点。为了 研究均值滤波、中值滤波以及高斯滤波方法提取光子飞行时间的性能差异,首先用光度学方法优化了光子飞行模型中 的能量变化模型,然后对三种滤波方法中的参数进行了优化分析,接着分析了三种提取方法对最大值判定法和概率阈 值加权判定法的适应性,最后分别以设备和非视域物体的位置为变量,对三种时间提取算法得到的定位精度和稳定性 进行了对比。仿真表明,中值滤波适用于较为狭窄的定位环境,并且有较高的定位精度;高斯滤波定位稳定性较好, 并且滤波参数的选择范围更大。 关键词:非视域定位;光子飞行时间;滤波算法;适应性分析

中图分类号: TN911.74

文献标志码: A

任禹, 罗一涵, 徐少雄, 等. 非视域定位中光子飞行时间提取方法对比研究[J]. 光电工程, 2021, **48**(1): 200124 Ren Y, Luo Y H, Xu S X, *et al.* A comparative study of time of flight extraction methods in non-line-of-sight location[J]. *Opto-Electron Eng*, 2021, **48**(1): 200124

A comparative study of time of flight extraction methods in non-line-of-sight location

Ren Yu^{1,2,3}, Luo Yihan^{1,2*}, Xu Shaoxiong^{1,2}, Ma Haotong^{1,2}, Tan Yi^{1,2*}

¹Key Laboratory of Beam Control, Chinese Academy of Sciences, Chengdu, Sichuan 610209, China;
 ²Institutue of Optics and Electronics, Chinese Academy of Sciences, Chengdu, Sichuan 610209, China;
 ³University of Chinese Academy of Science, Beijing 100049, China

Abstract: Non-line-of-sight location is an active detection technology which is used to detect the position of objects out of sight by extracting the time of flight. It is a research hotspot in recent years. In order to study the performance differences of mean filter, median filter and Gaussian filter in extracting time of flight, firstly, the energy changing model of photon flight model is optimized by photometry, and then the parameters of the three filtering methods are

收稿日期: 2020-04-14; 收到修改稿日期: 2020-06-02

基金项目:中国科学院青年创新促进会(2017428, 2018411);脉冲激光技术国家重点实验室(SKL2018KF05);四川省科学委员 会优秀青年基金(2019JDJQ0012)

作者简介:任禹(1994-),男,硕士研究生,主要从事非视域探测领域的研究。E-mail: yuren_ioe@163.com

通信作者:罗一涵(1982-),男,研究员,主要从事弱目标探测等领域的研究。E-mail: luo.yihan@foxmail.com

谭毅(1977-),男,研究员,主要从事光束控制关键技术等领域的研究。E-mail: tandeman@126.com 版权所有©2021 中国科学院光电技术研究所

optimized and analyzed. After that, the adaptability of these three extraction methods to the maximum value judgment method and probability threshold weighted judgment method is analyzed. Finally, the accuracy and stability of these three time extraction algorithms are compared by using the positions of devices and invisible object as variables. The simulation results show that the median filter is suitable for a narrow environment and it has the high accuracy in positioning; the locations with Gaussian filter have good positioning stability and there is a wider selection range of filtering parameters when the signal is processed with Gaussian filter.

Keywords: non-line-of-sight location; time of flight; filter algorithm; adaptability analysis

1 引 言

隔墙观测因为其广阔的应用场景和应用价值一直 是人们感兴趣的话题,比如在行车过程中可以提前判 断转弯处是否有行人和车辆对行车路线可能产生影 响,或者在搜救被困人员时不需要进入危险环境就可 以确认是否存在需要施救的人员。随着光电技术的发 展,条纹相机、单光子雪崩二极管、超导纳米线等高 时空分辨率的光电设备相继问世,实现了光强的高灵 敏度和时间分辨率探测。通过对光强时空分布信息的 采集增加了可获得非视域信息的维度,使得非视域探 测成为了可能。

2012年美国麻省理工学院的 Velten 等人首先使用 短脉冲激光,通过连接非视域和视线范围内的中继表 面散射间接照亮被测目标,使用条纹相机检测被目标 表面散射回中继表面的光强时空分布,获得隐藏物体 的三维信息^[1]。为了分析上述物理过程该团队建立了 激光脉冲从发射到被条纹相机探测的光子飞行模型。 基于光子飞行模型对非视域目标的探测方法称为反向 投影算法。根据反向投影算法的原理,由光束照射在 中继面一个位置获得的数据不足以对物体的表面进行 三维重建,所以需要通过振镜对中继面上的多个点进 行扫描式的照射以获取多组数据。

上述反向投影方法首次实现了对非视域物体的三 维重建,之后各种重建算法和反向投影优化算法相继 被提出^[2-6]。例如使用时间选通技术对非视域目标进行 逐层探测,利用椭圆模式分解算法消除算法中多组数 据之间信号的过度匹配引起的伪像,以及快速反向投 影算法在重建效果基本不变的情况下将算法的运算速 度提升了三个数量级。又如德国波恩大学团队提出了 把实测中继面光强分布和多种计算机模拟结果相匹 配,将差异最小情况时计算机模拟中的隐藏目标信息 作为得到的测量结果^[7]。2018 年美国斯坦福大学的 OToole 等人使用了共聚焦光路对隐藏物体进行探测, 他们将中继墙面光强分布表示为衰减项、表面反射率 与时空项乘积在非视域空间的积分。其中时空项具有 空间的三个维度以及时间维度,这恰好与闵可夫斯基 空间空间坐标相对应。他们将这种已知中继面光强的 时空分布推导物体(时间)空间分布的方法称为光锥变 换^[8]。这种重建算法运行速度快,对内存要求低。国 际计算机视觉与模式识别会议 2019 年最佳论文介绍 了一种将采集信号中的极值点与目标表面和墙面激光 点之间的光程极值联系起来,这种方法称为费马流算 法,具有较高的重建精度^[9]。同年长春理工大学的刘 笑纯使用调制光源构建了虚拟波,通过中继表面光强 分布得到该虚拟波的相量场分布,然后将中继墙看作 虚拟透镜对非视域环境进行成像^[10]。

上述的几种方法基本都需要对中继面扫描的步 骤,扫描过程精度要求高且费时。在具体的应用环境 中,隐藏物体的三维细节有时不是最感兴趣的,比如 我们需要知道拐角处是否有行人和车辆会对驾驶产生 潜在的影响,而无需知道这个行人和车辆的具体特征。 再考虑到三维重建需要很长时间来实现,非视域定位 技术显得更具有应用前景。

来自英国赫瑞瓦特大学的Faccio等人在2015年提 出了一种对非视域目标跟踪的方案^[11-12]。他们发现在 非视域环境中放置待测目标后测得的信号会在背景信 号的基础上多出一个峰值,这个目标峰就是由于待测 隐藏目标将光源发出的脉冲散射回探测器造成的。根 据之前提出的光子飞行模型,被测目标对应信号所在 时间就是经过物体表面散射并回到探测器的光子的飞 行时间。经观察该团队认为这个目标信号是近似服从 高斯分布的,所以他们将信号存在的区间单独分割出 来并使用高斯拟合的方法来消除抖动,得到理想信号。 根据之前的研究,信号中每个时刻对应的光子数可以 认为是光子飞行时间概率的体现,所以在高斯拟合后 可以得到一个呈高斯分布的光子飞行时间概率。最后 根据光子飞行模型的几何关系可以得到目标物体存在 位置的概率分布。

由之前反向投影算法对目标三维重建可以知道返

回信号包含了物体的三维特征,不同的被测物体在探测器上得到的信号分布不应该是相同的。Daniele Faccio等人提出的目标信号高斯分布只是对其研究时的一种近似,这是将被测物体看作一个点物体时因为 激光脉冲的高斯分布特性导致的。

可见这种高斯拟合的方法需要事先提取出目标信 号存在的区间作为服从高斯分布的区间,否则拟合结 果会出现严重的畸变。目标信号的非标准高斯分布也 会给拟合结果带来不确定因素。因此我们结合反向投 影优化算法中的滤波思想,比较高斯拟合和几种常见 滤波器对光子飞行时间的提取效果,以及位置判定方 式不同时对定位结果的影响及特性。

2 模型介绍

2.1 定位原理介绍

首先介绍反向投影算法的基本原理。如图 1 所示, 从光源出射的脉冲经过光程 n 照射到中继墙面 O 点, 在 O 点发生散射后一部分光经过路径 n 到达隐藏物体



图 1 反向投影算法原理 Fig. 1 Principle of the back projection algorithm

(Object),达到物体表面的光仍要发生一次散射,其中 经过r₃散射回中继表面A点的光经过光程r₄被条纹相 机或单光子探测器等设备捕获。在这个过程中,一束 激光脉冲从出发到被探测经过四段路径。探测器记录 的时间就是光源发出光子经历四段光程后被探测器接 收的时间,这段时间被称为光子飞行时间。根据光子 飞行时间可以得到这四段光程的总和。在模型包含的 四段光程中,r₁和 r₄两段位于视线范围内,可以通过 已有的测量方案获得。从总光程中去除r₁和 r₂部分, 剩余的r₃和 r₄就包含了物体的三维信息。这种通过测 量激光脉冲光程反解隐藏物体三维细节的方法称为反 向投影算法。

此处借鉴光子飞行模型,结合三探测通道的仿真 环境对非视域定位原理进行介绍。如图 2 所示为三通 道探测的非视域定位方案,激光脉冲从光源出射经过 墙面 O 点和物体表面的散射光分别照射到 A、B、C 三点进而被相应的探测器测得。以探测器 A 为例,根 据探测器得到的光子飞行时间可以换算出飞行光程, 从总光程中减去视线内的两段距离得到非视域光程对 应于图 2(b)中的 r₂和 r₃。根据一个探测器得到的光子 飞行时间中两段非视域光程耦合在一起无法分离,只 能判断物体存在于满足两段非视域光程和条件的位 置,这些位置的轨迹根据定义形成了一个椭圆。根据 每个探测器测得的光子飞行时间都可以得到一个通过 物体真实位置的椭圆,显然这几个椭圆轨迹相交的位 置就是非视域目标的位置。

2.2 光子飞行中的能量模型

为了模拟光源出射、传播、散射、接收等过程, 利用光度学方法对该过程中能量的变化进行研究。根 据之前的光子飞行模型,将光子从发射到被探测经历



图 2 非视域定位原理。(a) 定位方案; (b) 位置的椭圆概率分布; (c) 多椭圆相交定位 Fig. 2 Principle of non-line-of-sight location.

(a) Location scheme; (b) Elliptical distribution of position probability; (c) Joint positioning of three channels

的过程分为两类光学现象,分别是光束的传播与散射。

光源发出的激光一般经过准直后使用,所以近似 认为,与光源功率相比,从光源到墙面传播过程中的 发散及能量损耗是可以忽略的。然而经过中继墙面或 被测物体表面散射的出射光是发散的,在这种发散光 传播到下一表面的过程中,被照射面所接收的能量需 要用光度学来计算。建立如图 3 所示的模型,从面元 dA₁出射一束辐射亮度为 L 的光束照射在面元 dA₂上。 dA₂相对于 dA₁的位置矢量为 r。dA₁和 dA₂法向量分 别为 n₁和 n₂。两法向量与位矢的夹角分别为 θ₁和 θ₂。

辐照度和辐射亮度的定义分别为 4.4

$$E = \frac{\mathrm{d}\Psi}{\mathrm{d}A_2} \quad , \tag{1}$$

$$L = \frac{\mathrm{d}\boldsymbol{\varphi}}{\mathrm{d}\boldsymbol{\omega}\mathrm{d}A_{\perp}} \quad , \tag{2}$$

其中: d σ 是辐射通量, d ω 定义为: 以 dA₁中心为球 心构造一个单位球面, dA₂ 面投影到该单位球面上的 投影面积(d ω = cos θ_2 dA₂/||r||²)即为 dA₂相对 dA₁的立 体角, dA₁是 dA₁在方r向的投影(dA₁=cos θ_1 dA₁)。

将 dA_1 面沿 r 方向出射的辐射通量和 dA_2 面从 r 方向接收的辐射通量作为不变量,可以得到 dA_2 表面的辐照度为

$$E = \frac{L \frac{\cos\theta_2 dA_2}{\|\boldsymbol{r}\|^2} \cos\theta_1 dA_1}{dA_2} = \frac{L \cos\theta_1 \cos\theta_2 dA_1}{\|\boldsymbol{r}\|^2} , \quad (3)$$

其中 r 向量的模表示为||r||。

再考虑物体粗糙表面的散射过程,借鉴双向反射 分布函数来表征对于给定入射辐照度的入射光经散射 后各个方向出射辐射亮度的分布情况。如图 4,假设 有从 1 方向入射辐照度为 E(1)的光经过粗糙表面散射 至各个方向的情况,出射方向记为 v,出射辐射亮度 为*L(v)*。

根据定义,双向反射分布函数为

$$f(\boldsymbol{l},\boldsymbol{v}) = \frac{\mathrm{d}L(\boldsymbol{v})}{\mathrm{d}E(\boldsymbol{l})} \quad . \tag{4}$$

该函数的大小由散射介质表面的光学性质和粗糙 程度决定,是衡量散射过程中入射与出射光比例以及 出射光空间分布的物理量。如果以日常生活环境作为 非视域定位的应用环境,定位目标为非视域环境中的 人,那么发生散射的墙面和衣物表面都可以近似看作 均匀散射体,这种均匀散射的表面称为 Lambert 表面。 对应于这种 Lambert 表面的双向反射分布函数具有不 随入射和出射角度改变的性质,即 *f* 为常数。为了获 得更接近于真实情况的仿真,设计了双向反射分布函 数的测量实验,并以普通墙面和衣物作为被测对象进 行了测量。根据 Lambert 散射模型,墙面和衣物表面 的双向反射分布函数测量结果分别为 *f*w=0.2548 和 *f*_c=0.1282。

为了提高模拟的真实性,不再将被测目标当作点物体^[11-12],此处将被测衣物表面离散为很多微小面元, 在每个面元内的参数认为是均匀的。根据光子飞行模型,以A通道的探测器为例,将激光脉冲从光源出发 到探测器A接收的过程分为四次传播过程和三次散射 过程(见图 5)。四次传播过程为:从光源出发传播至 中继墙面 O 点; 经 O 点散射的出射光沿 r_{2i}方向传播 至衣物某表面 S_{1i}; 经衣物某表面 S_{1i}散射的出射光沿 r_{3i}传播至可以被探测器接收的墙面 A 点; 经 A 点散射 的出射光传播至探测器 A。三次散射过程分别发生在 墙面 O 点、被测物体表面 S_{1i}和墙面 A 点。其他探测 器也遵循相同的方式测量物体散射回中继墙面的信 号。



假设光源发出的脉冲功率随时间变化为 $P_0(t)$,那



图 4 散射过程中的能量变化

Fig. 4 Power variation in scattering process

图 3 无来传播中的能重变化 Fig. 3 Power variation in beam propagation

200124-4





么经面元 S₁;散射回探测器的三次散射光功率是表面 S₁;和时间的函数:

$$i_{\mathcal{K}}^{T} P = P_{0} \left(t - \frac{\|\mathbf{r}_{1i}\| + \|\mathbf{r}_{2i}\| + \|\mathbf{r}_{3i}\| + \|\mathbf{r}_{4i}\|}{c} \right) \circ$$

$$P_{i}(t) = f_{c} f_{w}^{2} P$$

$$\times \frac{\cos\theta_{a1i} \cos\theta_{b1i} \cos\theta_{a2i} \cos\theta_{b2i} S_{d} S_{A}}{\|\mathbf{r}_{2i}\|^{2} \|\mathbf{r}_{3i}\|^{2} \|\mathbf{r}_{4i}\|^{2}} S_{1i} \circ (5)$$

在建模过程中,我们可以将经过物体表面各点散 射后传播至A点的光束能量看作是简单的线性叠加, 而不考虑光的波动效应。原因有以下四点:首先,考 虑到单色光源被不规则的粗糙表面散射后的出射光虽 然有相同的频率,但相位分布复杂,所以不具有相干 性;其次,研究的尺度远远大于光源波长;参照以往 的实验方案,实验中的探测器大多选用单光子探测器, 是以光子的数量来体现光束能量的,并不受光束波动 效应的影响;最后,即使在测量界面有波动效应引起 的分布不均,其分布线度也远小干探测器线度,而目 波动效应只会影响到光束能量的空间分布,对于光源 脉冲周期尺度下的时间分布只会影响整体信号强度的 大小而不会改变目标信号出现的时间,根据光子飞行 模型确定物体信息时,光子飞行时间是唯一有效的信 息。因此, 探测器接收到的信号实际上是 P_i(t)在 S₁面 上的积分:

$$P(t) = \frac{f_c f_w^2 S_d S_A}{\|\boldsymbol{r}_{4i}\|^2} \iint_{S_1} \frac{P \cos \theta_{a1} \cos \theta_{b1} \cos \theta_{a2} \cos \theta_{b2}}{\|\boldsymbol{r}_2\|^2 \|\boldsymbol{r}_3\|^2} dS_{\circ}$$
(6)

3 仿真结果

坐标系的建立参照图 2(a)。激光器 VisIR-1530 参

数:功率 750 mW,重复频率 80 MHz,波长 1530 nm, 脉冲宽度 70 ps。光源和探测器之间间距 *d* 设定为 0.5 m,在中继墙面分别对应于直径为 7 cm 和 10 cm 的圆 形照射或采集区域 S_A和 S_d,与中继墙面的距离 *r*₁=*r*₄ 为 20 m。为了模拟随机噪声的影响,在计算得到信号 的基础上增加了 10 dB 的随机噪声。图 6 所示为仿真 得到的光子飞行时间信号,其中实线代表原始信号, 虚线代表经过传统的高斯拟合方法处理后的光子飞行 时间信号。



Fig. 6 The signals of the three detectors in the simulation

光子飞行时间与非视域光程直接相关,以某时刻 信号强度作为该时刻对应光子飞行时间的概率,这样 就可以根据非视域空间内各个位置对应的非视域光程 来判断各个位置物体存在的概率。将三个探测器得到 的数据转换为位置概率分布,同时投影到非视域,就 得到了物体分布的联合概率密度分布函数。

按照上述原理,具体的位置概率分布求解过程为: 1) 计算非视域范围内各个位置对应的非视域光程。2) 将光程除以光速得到各个位置对应的光子飞行时间。 3) 查找探测器测得信号在该时间对应的强度。4) 每 个位置对应的信号强度就可以认为是该位置存在物体 概率的体现。

从图 7 可以直观地看出,高斯拟合的数据处理方 法对提高非视域物体定位效果有明显的提升,但该方 法存在计算量大的缺点,以及受环境影响和人为选定 信号处理区间的矛盾。

4 光子飞行时间提取算法对比

为了避免上述数据处理方法的缺点,本节就当前 主要的几种滤波算法对非视域定位过程中光子飞行时 间提取的适应性做出比较,在得到概率密度分布图后 对目标位置判定的加权法和最大值法进行比较和优化。

4.1 滤波方法对比及其参数影响分析

针对中值滤波、均值滤波和高斯滤波三种时域滤 波方法提取光子飞行时间的效果进行对比,并以滤波 区间作为参数研究了各种滤波方法对参数的依赖程 度。式(7)~式(9)分别是均值滤波、中值滤波以及高斯 滤波三种方法的原理。

$$P'_{\text{Mean}}(t) = \frac{1}{h} \sum_{t-\frac{h}{2}}^{t+\frac{h}{2}} P(\tau) \quad , \tag{7}$$

$$P'_{\rm Mid}(t) = {\rm mid}\left\{P\left(\tau - \frac{h}{2}\right) \cdots P\left(\tau + \frac{h}{2}\right)\right\} \quad , \tag{8}$$

$$P'_{\text{Guass}}(t) = \sum_{t-\frac{h}{2}}^{t+\frac{h}{2}} P(\tau) \times \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \exp\left[-\frac{(\tau-t)^2}{2\sigma^2}\right] , \quad (9)$$

其中: 算符 mid{}代表给定区间内的中值,根据拉依 达准则σ取 h/6。设根据光子飞行时间得到的坐标与实 际位置之间的距离为定位误差。

图 8 为使用三种滤波器提取光子飞行时间得到的 定位误差随滤波区间的变化。可见对于均值滤波和中 值滤波这种平滑性能较强的滤波器,如果取较小的滤 波区间,则无法起到滤除噪声、精确提取光子飞行时 间的作用;较大的滤波区间可能会使原信号失真。尤 其中值滤波对区间大小更为敏感。均值滤波和中值滤 波适宜的滤波区间宽度可以分别取 1 ns 和 0.6 ns。高 斯滤波器对于区间长度的要求较低,稳定性较好,为 了提高运算效率可以选择 1.3 ns 作为滤波区间。

4.2 位置判定方法比较

在传统非视域定位方法选择概率密度极大值作为

测量结果,称为最大值判定法,但这个结果很可能受 到噪声或随机脉冲的影响,所以划定了概率阈值,利 用阈值内各位置坐标及其概率加权得到物体位置,称 为加权判定法。首先,将概率密度以极大值为标准进 行归一化,接着选定一个概率阈值并筛选出满足概率 阈值的位置坐标,最后对筛选得到的位置坐标以归一 化概率密度为权重进行加权平均,进而获得被测物体 位置坐标的期望。加权判定的定位结果解算方法和满 足概率阈值区域的选取方式如式(10)和式(11)所示。

$$[\hat{x}, \hat{y}] = \frac{\sum_{s} p(x, y) \times [x, y]}{\sum_{s} p(x, y)} \quad , \tag{10}$$

$$p_{[x,y]\in s} > \alpha P_{\max} \quad , \tag{11}$$

其中: p(x,y)是位置[x,y]处对应的概率密度, $p_{|x,y|\in s}$ 是 s 区域内的概率密度, P_{max} 是联合概率密度分布中概率 密度的最大值, s 是给定的概率阈值后概率密度大于 该阈值的区域, α 是概率阈值对应的归一化概率密度。 为了研究概率阈值选取对定位效果的影响,此处选取 4.1 节中得到的 1 ns、0.6 ns 和 1.3 ns 分别作为均值、 中值和高斯滤波算法的滤波区间参数,研究概率阈值 的选取对定位精度的影响。

由图 9 所示,当阈值较小时会引入较多位置偏差 大的区域,其中中值滤波和均值滤波分别在概率阈值 为 0.99 和 0.98 时得到最小的定位误差 0.0986 m 和 0.0568 m,均大于最大值判定法得到的 0.0323 m 和 0.0316 m。可见中值滤波和均值滤波得到的位置精度 会因为阈值的引入而低于最大值判定法的定位精度。 高斯滤波光子飞行时间提取法在选取阈值为 0.98 时使 用加权判定法的定位误差为 0.0305 m,相比最大值判 别法的 0.04 m 减小了 24%。







4.3 滤波方法对几何参数适应性研究

光源及探测器之间的距离决定了椭圆概率分布的 焦点距离。距离 d 受应用环境的限制,但 d 太小时得 到的三个椭圆概率分布也越相似。当三个椭圆概率分 布相似性提高时,交点位置也越模糊,定位结果抗干 扰性越差。图 10 是光子飞行时间提取方法对光源及探 测器之间分布距离的适应性对比。



从上图可以看出,定位误差随间距 d 的变化与定 性分析是一致的。随着 d 的增加,中值滤波算法得到 的定位误差首先在 0.25 m 处出现了收敛的趋势,随后 高斯滤波和均值滤波算法的定位结果在 0.35 m 和 0.38 m 处逐渐平稳,可见中值滤波算法更适用于狭窄环境 中对非视域的定位探测。如果环境允许,d=0.5 m 可 以作为一个更适合的间距,并且在该距离下定位误差 对 d 敏感度较低,定位的稳定性和可靠性也更高。

在非视域 5 m×5 m 范围内选取相邻两个坐标距离为 1 m 的 25 个坐标点作为测试对象, 对测量精度和测量范围的关系进行研究。拟合方法及三种滤波方法的



非视域定位在每个位置的定位误差如图 11 所示。图 11 中,滤波的光子飞行时间提取方法得到的定位效果 明显优于拟合方法的定位。基于高斯拟合方法的非视 域定位在该范围内的定位误差均值和标准差为 0.3106 m和 0.3010 m,均值滤波、中值滤波和高斯滤波的定 位误差均值分别为 0.0756 m、0.0735 m、0.0795 m,标 准差分别为 0.0422 m、0.0473 m、0.0283 m。可见中值 滤波的平均定位精度最高,但相比平均定位误差最高 的高斯滤波,稳定性较差,例如坐标(1,1)和(5,2) 位置的定位出现了较大的失真。高斯滤波的定位算法 虽然平均定位误差相对较大,但在稳定性上有明显优 势。

5 有效性验证

上述部分仿真结果在距离为 1.3 m(r₁=r₄=1.3 m)的 实验环境(如图 12 所示)中得到了验证。实验选用波长 为 1550 nm 的脉冲激光器,其峰值功率为 10 W,重复 频率为 20 MHz,脉冲宽度为 0.4 ns。单光子探测器选 用超导纳米线(SNSPD)。计数器选用时间数字转换器 (TDC),该计数器以光源随激光脉冲同步发出的电脉 冲为时间零点,记录单光子探测器测得的光子数随时 间分布情况。实验中探测器之间的间距为 0.075 m(*d*= 0.075 m),被测物体使用一块宽 10 cm、高 40 cm、厚 2 cm 的泡沫板代替。

实验中,被测物体分别放置于(0.47 m, 0.31 m), (0.52 m, 0.21 m), (0.46 m, 0.41 m)三个位置。以位置 (0.47 m, 0.31 m)为例,三个探测器测量得到的返回光 子数信号如图 13 所示。

这里分别使用传统高斯拟合方法和均值滤波、中 值滤波、高斯滤波方法对实验信号进行光子飞行时间 光电工程 https://doi.org/10.12086/oee.2021.200124





图 11 各种光子飞行时间提取方法对应的定位误差空间分布。 (a) 高斯拟合; (b) 均值滤波; (c) 中值滤波; (d) 高斯滤波 Fig. 11 Spatial distributions of locating errors corresponding to each time of flight extraction methods. (a) Gauss fitting; (b) Mean filter; (c) Median filter; (d) Gauss filter





图 12 实验环境 Fig. 12 Experimental environment

的提取。根据 4.1 节的滤波参数仿真分析,分别选用 1 ns、0.6 ns 和 1.3 ns 作为中值滤波、均值滤波和高斯滤 波的区间长度。根据提取到的光子飞行时间得到的定 位结果如表 1 所示。

从实验结果可以看出,传统的高斯拟合方法得到 的定位误差较大,并且容易出现定位失真的情况(如位 置 2 和 3)。三种滤波的光子飞行时间提取方法较传统 的高斯拟合提取方法更加稳定。根据实验结果对比, 高斯滤波提取方法得到的定位精度更高,并且中值滤 波方法得到的定位结果会出现定位失真的情况(如位 置 2)。

6 结论与展望

本文采用光度学的方法表征了光子飞行模型中的 能量变化,并以该优化的光子飞行模型为基础对均值 滤波、中值滤波、高斯滤波三种滤波器提取光子飞行 时间的非视域定位效果进行了对比和分析,得出了以 下结论:

均值滤波和中值滤波对滤波区间参数较为敏感, 较小的区间无法起到滤波作用,较大的区间会损失原 信号信息进而带来定位误差,高斯滤波算法的定位结 果会随着区间的增大趋于稳定,在不考虑运算量的情





(a) 探测器 A; (b) 探测器 B; (c) 探测器 C

Fig.13 Raw data measured by three detectors when the object is situated at the coordinate of (0.47, 0.31). Signals recorded by (a) Detector *A*; (b) Detector *B*; (c) Detector *C*

表1	多种光子	飞行时间提取方法的定位结果对比	2

Table 1 Comparison of location results obtained by several time-of-flight extraction methods

	位置 1/m	位置 2/m	位置 3/m
真实位置	(0.47,0.31)	(0.52,0.21)	(0.46,0.41)
高斯拟合	(0.44,0.40)	(0.10,0.03)	(0.12,0.03)
均值滤波	(0.47,0.29)	(0.48,0.23)	(0.40,0.43)
中值滤波	(0.43,0.33)	(0.55,0.05)	(0.42,0.41)
高斯滤波	(0.48,0.29)	(0.52,0.19)	(0.44,0.41)

况下可以选取较大的区间。设定概率阈值的加权位置 判定法在高斯拟合的定位方法中可以降低定位误差, 但不适用于均值滤波和中值滤波的定位方法。光源以 及探测器之间的间距受使用环境的限制,在宽度小于 1 m 的狭窄环境中使用中值滤波算法可以获得更好的 定位效果。当物体在给定范围内移动时均值滤波和高 斯滤波的定位稳定性要优于中值滤波,但如果从误差 均值体现的整体定位效果考虑,中值滤波更有优势。 在实验中, 三种滤波算法提取光子飞行时间的有效性 得到了验证,并且进行了定位精度的对比。具体的实 验环境中, 被测区域不仅有待测物体, 还有背景环境 以及视线范围内杂物带来的背景信号。在从背景信号 中提取目标信号时,可能会由于探测器或光源的不稳 定性导致背景信号的不稳定,提取出的目标信号就含 有较高的背景扰动。此时可以考虑时间选通的算法滤 除掉探测区间对应光子飞行时间以外的信号,减少干 扰。

参考文献

- [1] Velten A, Willwacher T, Gupta O, et al. Recovering three-dimensional shape around a corner using ultrafast time-of-flight imaging[J]. Nat Commun, 2012, 3: 745.
- [2] Laurenzis M, Velten A. Nonline-of-sight laser gated viewing of scattered photons[J]. Opt Eng, 2014, 53(2): 023102.

- [3] Laurenzis M, Velten A. Feature selection and back-projection algorithms for nonline-of-sight laser–gated viewing[J]. J Electron Imaging, 2014, 23(6): 063003.
- [4] Buttafava M, Zeman J, Tosi A, et al. Non-line-of-sight imaging using a time-gated single photon avalanche diode[J]. Opt Express, 2015, 23(16): 20997–21011.
- [5] Arellano V, Gutierrez D, Jarabo A. Fast back-projection for non-line of sight reconstruction[J]. Opt Express, 2017, 25(10): 11574–11583.
- [6] Jin C F, Xie J H, Zhang S Q, et al. Reconstruction of multiple non-line-of-sight objects using back projection based on ellipsoid mode decomposition[J]. Opt Express, 2018, 26(16): 20089–20101.
- [7] Klein J, Peters C, Martín J, *et al.* Tracking objects outside the line of sight using 2D intensity images[J]. *Sci Rep*, 2016, 6(1): 32491.
- [8] O'Toole M, Lindell D B, Wetzstein G. Confocal non-line-of-sight imaging based on the light-cone transform[J]. *Nature*, 2018, 555(7696): 338–341.
- [9] Xin S M, Nousias S, Kutulakos K N, et al. A theory of Fermat paths for non-line-of-sight shape reconstruction[C]//Proceedings of 2019 IEEE/CVF Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR), 2019: 6800–6809.
- [10] Liu X C, Guillén I, La Manna M, et al. Non-line-of-sight imaging using phasor-field virtual wave optics[J]. Nature, 2019, 572(7771): 620–623.
- [11] Gariepy G, Tonolini F, Henderson R, *et al.* Detection and tracking of moving objects hidden from view[J]. *Nat Photonics*, 2016, 10(1): 23–26.
- [12] Chan S S, Warburton R E, Gariepy G, et al. Non-line-of-sight tracking of people at long range[J]. Opt Express, 2017, 25(9): 10109–10117.

A comparative study of time of flight extraction methods in non-line-of-sight location

Ren Yu^{1,2,3}, Luo Yihan^{1,2*}, Xu Shaoxiong^{1,2}, Ma Haotong^{1,2}, Tan Yi^{1,2*}

¹Key Laboratory of Beam Control, Chinese Academy of Sciences, Chengdu, Sichuan 610209, China;
²Institutue of Optics and Electronics, Chinese Academy of Sciences, Chengdu, Sichuan 610209, China;
³University of Chinese Academy of Sciences, Beijing 100049, China



Principle of the back projection algorithm

Overview: The detection of the information out of sight is always a difficult problem. It is valuable in complex scene such as autopilot and rescue. The casualty would be fewer if we obtain more decision time by getting the information of invisible area in advance. With the development of photoelectric technology, ultrafast lasers and detectors with high sensitivity and time resolution are invented, such as streak cameras, single photon avalanche diodes, superconducting nanowire single-photon detectors, and so on. It is possible to measure the time information of laser pulses in a photon by the single photon detector. The laser pulses can illuminate the scene of non-line-of-sight by bouncing on the relay surface and scattered back to relay surface again. The time of flight that pulses spent in the hidden area and the light intensity distribution on relay surface can be measured by the single photon detector, and the scene out of sight can be depicted from them. The back-projection algorithm, light-cone transform algorithm, Fermat flow and phase-field virtual wave optics have been proposed to calculate the scene out of sight. In order to obtain the light intensity distribution, the relay wall need to be scanned with the methods mentioned above and it is time-consuming. In most application environment, non-line-of-sight information needs to be acquired rapidly and the motion state of moving objects is more useful than their details. In the previous studies, the optical signal scattered by hidden targets is fitted into the Gauss distribution to extract the time of flight, and its position is figured out according to the time of flight. In this paper, we replace the Gauss fitting algorithm with the filtering algorithm to overcome its instabilities and improve the automation of that locating algorithm. Mean filter, medium filter and Gauss filter are proposed to improve the locating performance. In order to compare the characteristics of these three filters, the non-line-of-sight location is simulated with numerical simulation software based on the photon flight model which is optimized with photometry. Medium filter performs better than other two methods in a narrow application environment to obtain the more accurate locating result. For mean filter and Gauss filter, 0.5 m is a suitable distance between the laser source and detectors to locate the target reliable. As to Gauss filter, the position of target can be judged more accurately by probability weighting with an optimized threshold. The applicability of the fitting method and filtering methods are analyzed by comparing the locating error of 25 positions in the area of 5 m \times 5 m. Location information obtained by the Gauss fitting method is more stable than other two methods. In terms of the average of positioning error, medium filter performs better than other two methods. And the locating result of the fitting method is not accurate and stable as the filtering method.

Ren Y, Luo Y H, Xu S X, *et al.* A comparative study of time of flight extraction methods in non-line-of-sight location[J]. *Opto-Electron Eng*, 2021, **48**(1): 200124; DOI: 10.12086/oee.2021.200124

Foundation item: The Youth Innovation Promotion Association, CAS (2017428, 2018411), State Key Laboratory of Pulsed Power Laser Technology(SKL2018KF05), and Excellent Youth Foundation of Sichuan Scientific Committee(2019JDJQ0012)

^{*} E-mail: luo.yihan@foxmail.com; tandeman@126.com