Vol.26 No.6 Dec. 2018

文章编号: 1005-6734(2018)06-0701-07

doi: 10.13695/j.cnki.12-1222/o3.2018.06.001

## 基于伪标准差和 N-P 准则的行人导航零速检测

戴洪德,李松林,周绍磊,全闻捷 (海军航空大学,烟台 264001)

摘要:针对行人导航零速检测存在误判、漏判且判别阈值难以随行走速度及不同行人在线调整的问题,提出了一种基于伪标准差和 N-P (Neyman-Pearson) 准则的检测方法。首先通过分析行走过程中陀螺仪模值的特性,构造了一个融合了两个特征量的伪标准差,提高了零速区间与非零速区间的区分度,降低了误判和漏判的概率。然后通过行走实验数据分别得到了零速区间和非零速区间的伪标准差概率密度曲线,将零速检测转化为一个二分类问题,利用 N-P 准则推导得到这个二分类问题的判别规则和判别阈值。最后经过不同行人、不同速度的行走实验,验证了该方法准确有效,并能适应多种步速,平均检测精度达到了 99.67%,与传统的三条件、四条件检测法相比,降低了零速检测算法的复杂性、提高了检测精度,而且增强了算法在不同行走速度和不同行人间的适应性。

关 键 词: 行人导航;步态分析;零速区间;伪标准差; N-P 准则;概率密度函数

中图分类号: U666.12 文献标志码: A

# Pedestrian navigation zero-velocity detection based on pseudo-standard deviation and N-P criterion

DAI Hongde, LI Songlin, ZHOU Shaolei, QUAN Wenjie (Naval Aviation University, Yantai 264001, China)

**Abstract:** In view that the zero-speed detection of pedestrian navigation has the problems of misjudgment and omission, and the discriminant threshold is difficult to be online adjusted according to different walking speeds and pedestrians, a novel detection method based on pseudo-standard deviation and N-P (Neyman-Pearson) criterion is proposed. Firstly, by analyzing the characteristics of the gyroscope mode value during walking, a pseudo standard deviation combining two characteristic quantities is constructed, which improves the discrimination between the zero-velocity interval and the non-zero-velocity interval, and reduces the probability of misjudgments and missed judgments. Secondly, the pseudo-standard probability density curves of the zero-velocity interval and the non-zero-velocity interval are obtained respectively from walking experimental data. The zero-velocity detection is converted into a binary classification problem. The discriminant rules and the discriminant threshold of the binary classification problem were derived by using the N-P criterion. Finally, the walking experiments of different pedestrians and speeds verify that the proposed method is accurate and effective, and can adapt to a variety of walking speeds. The average detection accuracy reaches 99.67%. Compared with the traditional three-condition and four-condition detection methods, the complexity of the zero-velocity detection algorithm is reduced, the detection accuracy is improved, and the adaptability of the algorithm to different walking speeds and different pedestrians is strengthened.

**Key words:** pedestrian navigation; gait analysis; zero-velocity interval; pseudo-standard deviation; N-P criterion; probability density function

在楼宇消防、单兵作战、井下工作等环境下,为 行人提供准确可靠的导航信息直接关系到任务的完 成,甚至关系到人员的生命安全。基于全球卫星定位 系统(GPS)的导航系统具有全时、全球导航,用户

**收稿日期:** 2018-06-01; **修回日期:** 2018-09-28

基金项目: 山东省自然科学基金面上项目(ZR2017MF036);装备发展预先研究项目(F062102009)

作者简介: 戴洪德(1981—), 男, 副教授, 工学博士, 从事惯性测量及卡尔曼滤波技术研究。E-mail: dihod@126.com

终端便宜、导航可靠、精度高等优点,在全球范围内获得了最为广泛的应用。但是 GPS 信号容易被楼宇、树林等遮挡,不适应室内、丛林、地下等导航环境。因此,在行人导航中不能过于依赖卫星导航系统。为此,相继出现了基于超声波、蓝牙、LED 灯光、ZigBee、WIFI、RFID等[1-4]室内定位方式,能够实现较高精度的室内导航,但这些定位方式需要提前在室内安装相当数量的发送/接收设备,成本比较高,不适应大范围的导航需求。

基于微型惯性测量单元(Miniature Inertial Measurement Unit, MIMU) 的行人导航系统具 有体积小、重量轻,能够利用自身设备实现自 主连续导航的优点[5-6]。但是该系统具有误差随 时间积累的缺点,长时间的使用会造成较大的 导航误差,如何来减小导航误差成为了该领域 研究的重点。零速修正(Zero Velocity Update, ZUPT)是常用的减小行人导航误差的方法[7], 能准确判断行人行走过程中的零速区间,是零 速修正的前提。利用 MIMU 自带的传感器进行 零速检测是目前行人导航常用的方法。一些文 献利用采样窗口内三轴陀螺仪的极差以及加速 度计模值的最大值与设定阈值作比较,并经过 "或"运算判断零速区间[8],降低了漏判概率, 但是增加了误判概率。行走速度比较快时,该 方法误差增大。一些学者利用加速度计、陀螺 仪输出值得到其模值、标准差并与阈值作比较 作为零速检测判定条件[9]。一些文献利用加速 度峰值和角速度能量进行零速检测[10]。这些方 法均需要进行多次比较, 而且需要根据步速来 调整阈值。这是由于这些传感器数据的统计量 在零速区间和非零速区间的区分度不够造成 的。本文定义了一个陀螺仪模值的伪标准差, 使得零速区间和非零速区间在这个伪标准差的 描述下区分度变大,并利用一个基于 N-P 准则 的判别规则和一个固定阈值就能够适应不同行 人从慢走到慢跑的多步态零速检测,不仅提高 了零速检测的精度,而且简化了算法复杂度。

为验证本算法合理性与准确性,在 3 名实验者多种速度行走实验下,分别进行了固定阈值下的三轴陀螺仪极差+加速度计模值最大值检测法<sup>[8]</sup>,"加速度计模值+加速度计标准差+陀螺仪模值+陀螺仪标准差"检测法<sup>[11]</sup>以及本文提出的基于伪标准差和 N-P 准则的零速检测方法

的对比实验,实验结果表明本文方法简单有效,检测精度最高。

#### 1 行走步态分析与特征提取

行人在行走过程中存在周期性的步态更迭,本文把每个周期分为两个区间,一个是全脚掌着地时的零速区间,另外一个是包括抬脚跟、空中摆动和脚跟着地的非零速区间。安装在脚跟的 MIMU 的输出数据会呈现出与行走频率一致的周期性变化,图 1 表示的是一次行走中两个区间对应的三轴陀螺仪输出。

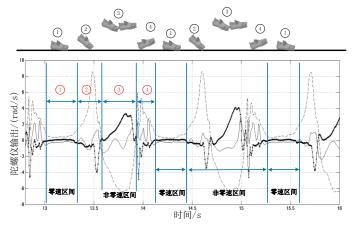


图 1 行走步态分析 Fig.1 Analysis of walking gait

通过图 1 可以明显看出,在零速区间内,由于脚的姿态保持不变,三轴陀螺仪的输出相对于非零速区间有两个数学特征:第一个是输出幅值接近于零,也就是一小段区间内的均值接近于零;第二个是输出幅值的波动较小,也就是一小段区间内的标准差较小。

### 1.1 步态在二维特征空间中的描述

对陀螺仪的输出进行求模处理:

$$gyro = \sqrt{gyro_x^2 + gyro_y^2 + gyro_z^2}$$

由于模值包含了三个轴向陀螺仪的输出信息,所以三轴 陀螺仪模值的特性与其幅值的一些特性一致,如图 2 所示。 相对于非零速区间,在零速区间内,陀螺仪模值的均值接近

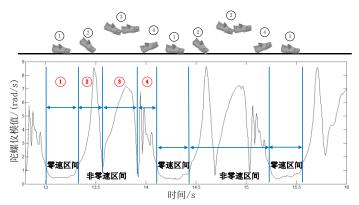


图 2 三轴陀螺仪模值

Fig.2 Mode value of three-axis gyroscope

于零, 陀螺仪模值的波动较小, 也就是一小段区间内 模值的标准差较小。

利用采样窗口内陀螺仪模值的均值和标准差作为 二维特征量并构成二维特征空间,如图 3 所示。在二 维特征空间中,零速区间对应均值和标准差都较小的 区域,而非零速区间则对应二维特征空间的其他区域。

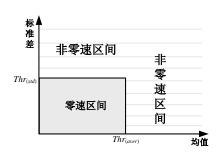


图 3 二维特征空间

Fig.3 Two-dimensional feature space

#### 1.2 伪标准差的构造及其意义

假设第 i 个采样点陀螺仪的模值为:

$$gyro(i) = \sqrt{gyro_x^2(i) + gyro_y^2(i) + gyro_z^2(i)}$$
 (1)

以第 i 个采样点为中心,选取一个采样窗口[i-s, i+s]。对采样窗口内的陀螺仪模值曲线用该曲线 (i, gyro(i)) 点处的切线段近似,这样采样窗口内陀螺 仪模值就可以表示为:

$$gyro(t) = kt + b, \ t = [i - s, i + s]$$
 (2)

其中,k = gyro'(i) 为陀螺仪模值曲线在采样中心i时刻的导数。

#### 1) 标准差

对采样窗口内的陀螺仪模值求标准差,采样窗口内由陀螺仪模值构成的数列为:

$$G(i) = [\underbrace{gyro(i-s), \dots, gyro(i), \dots, gyro(i+s)}_{2s+1}]$$
 (3)

数列的均值为:

$$\bar{G}(i) = \frac{1}{2s+1} \sum_{j=1}^{2s+1} G(i,j) = \frac{1}{2s+1} \sum_{t=i-s}^{i+s} gyro(t) = ki+b \quad (4)$$

数列的标准差为:

$$\sigma_{G(i)}^{2} = \frac{1}{2s+1} \sum_{j=1}^{2s+1} \left( G(i,j) - \overline{G}(i) \right)^{2} = \frac{1}{2s+1} \sum_{t=i-s}^{i+s} \left( gyro(t) - \overline{G}(i) \right)^{2} = \frac{1}{2s+1} \sum_{t=i-s}^{i+s} \left[ \left( kt+b \right) - \left( ki+b \right) \right]^{2} = \frac{k^{2}}{2s+1} \sum_{t=i-s}^{i+s} \left( t-i \right)^{2} = \frac{k^{2}}{2s+1} \left[ s^{2} + \left( s-1 \right)^{2} + \dots + 1^{2} + 0 + 1^{2} + \dots + s^{2} \right] = \frac{k^{2}}{3} s(s+1),$$

$$\sigma_{G(i)} = \sqrt{\sigma_{G(i)}^2} = \frac{|k|}{\sqrt{3}} \sqrt{s(s+1)}$$
 (5)

从标准差的表达式可以看出,当窗口大小一定时,标准差的大小与陀螺仪模值曲线在采样中心 *i* 时刻导数的绝对值成正比,而导数反映了数据的变化程度,所以标准差的大小反映了采样窗口内陀螺仪模值的变化程度,即波动程度,这与标准差的数学意义相符。

#### 2) 伪标准差

本文定义一个伪标准差,在以第i个采样点为中心的2s+1个模值中插入2s+1个0,构成一个扩充数列:

$$G'(i) = [\underbrace{0,0,\cdots,0}_{2s+1},\underbrace{gyro(i-s),\cdots,gyro(i),\cdots,gyro(i+s)}_{2s+1}]$$
(6)

扩充数列的均值为:

$$\bar{G}'(i) = \frac{1}{4s+2} \sum_{i=1}^{4s+2} G'(i,j) = \frac{1}{2} \bar{G}(i) = \frac{1}{2} gyro(i)$$
 (7)

扩充数列的标准差为:

$$\sigma_{G(i)}^{\prime 2} = \frac{1}{4s+2} \sum_{j=1}^{4s+2} \left( G'(i,j) - \overline{G}'(i) \right)^{2} = \frac{1}{4s+2} \left[ \sum_{j=1}^{2s+1} \left( G'(i,j) - \overline{G}'(i) \right)^{2} + \sum_{j=2s+2}^{4s+2} \left( G'(i,j) - \overline{G}'(i) \right)^{2} \right] = \frac{1}{4s+2} \left[ \sum_{j=1}^{2s+1} \left( \frac{1}{2} gyro(i) \right)^{2} + \sum_{i=i-s}^{i+s} \left( gyro(t) - \frac{1}{2} gyro(i) \right)^{2} \right] = \frac{1}{8} gyro^{2}(i) + \frac{1}{4s+2} \sum_{i=i-s}^{i+s} \left[ \left( gyro(t) - gyro(i) \right) + \frac{1}{2} gyro(i) \right]^{2} = \frac{1}{4} gyro^{2}(i) + \frac{k^{2}}{6} s(s+1),$$

$$\sigma_{G(i)}' = \sqrt{\sigma_{G(i)}^{\prime 2}} = \sqrt{\frac{1}{4} gyro^{2}(i) + \frac{k^{2}}{6} s(s+1)}$$
(8)

将这个扩充数列的标准差称为原采样窗口内陀螺 仪模值的伪标准差。从伪标准差的表达式可以看出, 当窗口大小一定时,伪标准差的大小不仅与螺仪模值 曲线在采样中心 *i* 时刻导数相关,还与 *i* 时刻陀螺仪 的模值的大小相关。由式(4)可以看出, *gyro(i)* 也是 采样窗口内陀螺仪的均值。所以伪标准差不仅仅反映 了采样窗口内陀螺仪模值的波动程度,还反映了采样 窗口内陀螺仪模值的均值大小。从伪标准差可以看出, 当且仅当采样窗口内陀螺仪模值的波动程度和均值都 较小时,伪标准差的值才较小。分析陀螺仪模值图可以 发现,只有零速区间内的采样窗口满足陀螺仪模值的 波动程度和均值都较小的条件,所以只有零速区间内 的伪标准差较小,而非零速区间内的伪标准差都较大。

陀螺仪模值的波动程度和均值这两个描述行走步 态的特征量被融合到一个公式里面, 使得伪标准差同 时具有这两方面的数学特征。但是伪标准差的意义不 仅在于它将两个描述行走步态的特征量融合到了一个 公式里面,伪标准差更重要的意义在于增大了零速区 间和非零速区间区分度。利用传统多条件零速检测的 方法是通过提取行走过程中传感器输出的多个特征 量,并通过设定相应阈值,来进行零速区间检测。这 些特征量是单独存在的,这些特征量的增多并没有对 零速区间与非零速区间的区分度有任何影响。而伪标 准差将陀螺仪模值的两种特征量融合到一起,不是一 般意义上的特征量的数量增多,而是提出了一个新的 特征量——伪标准差,在这个特征量的描述下,零速 区间与非零速区间的区分度得到提高, 从而减小了零 速检测中误判和漏判的概率,这与多条件的零速检测 方法在原理上存在根本差异。

为了验证伪标准差的意义,本文将伪标准差与标 准差对零速区间区分度的大小作对比。具体做法为, 将多次不同步速的实测行走实验数据人为划分为零速 区间和非零速区间,如图 2 所示,在相同实验数据、 相同的区间划分下,对陀螺仪模值分别求标准差和伪 标准差,并画出它们的概率密度曲线,如图 4 所示。 图 4 中上图为标准差的概率密度曲线,下图为伪标准 差的概率密度曲线。

对比两图可以发现,标准差中的两条概率密度曲 线相交区域的面积大,说明其误判和漏判的概率大;

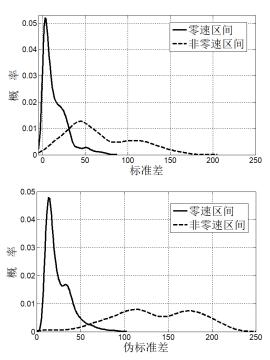


图 4 概率密度曲线

Fig.4 Probability density curve

而伪标准差中的两条概率密度曲线相交区域的面积 小,误判和漏判的概率小。在标准差的坐标中,两条 概率密度曲线出现波峰的位置很近,说明零速区间和 非零速区间的区分度不够; 而伪标准差的坐标中, 两 条概率密度曲线出现波峰的位置更远, 说明零速区间 与非零速区间的区分度更大。相对于陀螺仪模值标准 差,利用伪标准差来描述步态,使得零速区间与非零 速区间的区分度得到提高,这样零速检测更加容易, 准确率也能够大大提高。

#### 1.3 步态在一维特征空间中的描述

可以将本文提出的伪标准差看成是一种映射,在 伪标准差 $\sigma'_{co}$ 构成的一维特征空间中,陀螺仪模值通 过式(8)的映射,使得零速区间内的模值落在了空间中 伪标准差较小的区域; 而非零速区间内的模值都落在 了空间中伪标准差较大的区域。如图 5 所示,步态从 二维特征空间中的描述转换到了在一维特征空间中的 描述。这样,零速检测就可以转化成为一个二分类问 题,利用陀螺仪模值的伪标准差将采样点判定为零速 区间或者非零速区间。

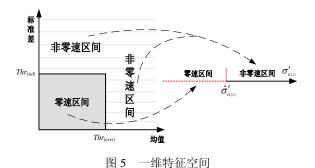


Fig.5 One-dimensional feature space

2 基于 N-P 准则的零速检测

基于 N-P 准则的决策方法不需要知道类别的先验 概率,只需要知道类别的概率密度函数[12],本文利用 N-P 准则推导在伪标准差构成的一维特征空间中进行 零速检测这个二分类问题的判别规则。

为方便计算,本文将零速区间和非零速区间的两 条伪标准差概率密度曲线相交的一小段区间到各自概 率减小方向的概率密度曲线由两个正态概率密度函数 来近似,即  $\sigma'_{G(i)} \sim N(\mu_j, \sigma_j^2)(j=1,2)$ ,如图 6 所示。

从图 6 可以看出,用正态概率密度函数近似后, 错检或漏检的概率和原来基本一致,其中,虚线表 示原概率密度曲线, 实线表示正态概率密度函数  $P(\sigma'_{GG} \mid \omega_i)(j=1,2)$ , $\omega_i$ 表示零速区间, $\omega_i$ 表示非零速 区间。这两个正态概率密度函数的参数  $\mu_i$ 、 $\sigma_i^2$  (j=1,2) 是通过极大似然法估计得到的。

N-P 准则的基本思想是保证漏检(或者错检)概

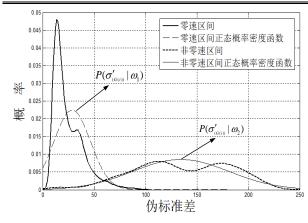


图 6 概率密度近似

Fig.6 Approximation of probability density

率一定的情况下,使得错检(或者漏检)概率最小。 本文规定将零速区间判断为非零速区间为漏检,表示为 $P_1(e)$ ,反之为错检,表示为 $P_2(e)$ ,如图7所示。

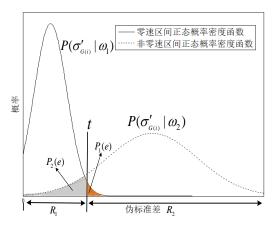


图 7 正态概率密度函数

Fig.7 Normal probability density function

由 N-P 准则,在限定  $\alpha_1$ 类错误率  $P_1(e)$  的条件下,使  $\alpha_2$ 类错误率  $P_2(e)$  最小,即:

$$P_1(e) = \varepsilon, \quad \varepsilon > 0, \quad s.t. \min(P_2(e))$$
 (9)

利用 Lagrange 乘子法计算极值点:

$$L(\sigma'_{G(i)}, \lambda) = P_{2}(e) + \lambda(P_{1}(e) - \varepsilon) =$$

$$\int_{R_{1}} P(\sigma'_{G(i)} | \omega_{2}) d\sigma'_{G(i)} + \lambda \left( \int_{R_{2}} P(\sigma'_{G(i)} | \omega_{1}) d\sigma'_{G(i)} - \varepsilon \right) = (10)$$

$$(1 - \lambda \varepsilon) + \int_{R} \left[ \lambda P(\sigma'_{G(i)} | \omega_{1}) - P(\sigma'_{G(i)} | \omega_{2}) \right] d\sigma'_{G(i)}$$

将 $L(\sigma'_{GO}, \lambda)$ 分别对 $\lambda$ 、 $\sigma'_{GO}$ 求偏导得到:

$$\frac{\partial L}{\partial \lambda} = 0 \Rightarrow \int_{R_{2}^{*}} p(\sigma_{G(i)}' \mid \omega_{1}) d\sigma_{G(i)}' = \varepsilon \Rightarrow \hat{\sigma}_{G(i)}'$$

$$\frac{\partial L}{\partial \sigma_{G(i)}'} = 0 \Rightarrow \lambda^{*} = \frac{p(\hat{\sigma}_{G(i)}' \mid \omega_{2})}{p(\hat{\sigma}_{G(i)}' \mid \omega_{1})}$$
(11)

由于  $p(\sigma'_{aa} \mid \omega_1) \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ , 可以得到:

$$\hat{\sigma}_{\scriptscriptstyle G(i)}' = u_{1-\varepsilon} \cdot \sigma_1 + \mu_1$$

其中  $u_{1-\varepsilon}$  是标准正态分布的下分位数。结合式(10)(11) 得到基于 N-P 准则的零速检测规则如式(12)所示:

$$l(\sigma'_{G(i)}) = \frac{P(\sigma'_{G(i)} \mid \omega_2)}{P(\sigma'_{G(i)} \mid \omega_1)} \Rightarrow \begin{cases} > \lambda^*, \sigma'_{G(i)} \in \omega_2 \\ < \lambda^*, \sigma'_{G(i)} \in \omega_1 \end{cases}$$
(12)

下面讨论  $l(\sigma'_{G(i)})$  函数的单调性,用极大似然法估计正态概率密度函数的参数  $\mu_j$ 、 $\sigma_j^2(j=1,2)$ ,即用样本的均值  $\hat{\mu}_j$  代替  $\mu_j$ ,用样本的方差  $\hat{S}_j^2$  代替  $\sigma_j^2$  。这样  $l(\sigma'_{G(i)})$  就可以表示为式(13):

$$l(\sigma'_{G(i)}) = \frac{\hat{S}_1}{\hat{S}_2} \cdot \exp\left[\frac{(\sigma'_{G(i)} - \hat{\mu}_1)^2}{2\hat{S}_1^2} - \frac{(\sigma'_{G(i)} - \hat{\mu}_2)^2}{2\hat{S}_2^2}\right]$$
(13)

对 $l(\sigma'_{G})$  求导得到:

$$l'(\sigma'_{G(i)}) = \frac{\hat{S}_{1}}{\hat{S}_{2}} \cdot \exp\left\{ \left[ \frac{(\sigma'_{G(i)} - \hat{\mu}_{1})^{2}}{2\hat{S}_{1}^{2}} - \frac{(\sigma'_{G(i)} - \hat{\mu}_{2})^{2}}{2\hat{S}_{2}^{2}} \right] \cdot \left[ \frac{\sigma'_{G(i)} - \hat{\mu}_{1}}{\hat{S}_{1}^{2}} - \frac{\sigma'_{G(i)} - \hat{\mu}_{2}}{\hat{S}_{2}^{2}} \right] \right\},$$

$$l'(\sigma'_{G(i)})$$

$$\begin{cases} < 0 , & \sigma'_{G(i)} \in \left[ 0, \frac{\hat{S}_{2}^{2} \hat{\mu}_{1} - \hat{S}_{1}^{2} \hat{\mu}_{2}}{\hat{S}_{2}^{2} - \hat{S}_{1}^{2}} \right] \\ > 0 , & \sigma'_{G(i)} \in \left( \frac{\hat{S}_{2}^{2} \hat{\mu}_{1} - \hat{S}_{1}^{2} \hat{\mu}_{2}}{\hat{S}_{2}^{2} - \hat{S}_{1}^{2}}, +\infty \right) \end{cases}$$

$$(14)$$

所以
$$l(\sigma'_{G(i)})$$
在 $\left[0, \frac{\hat{S}_2^2 \hat{\mu}_1 - \hat{S}_1^2 \hat{\mu}_2}{\hat{S}_2^2 - \hat{S}_2^2}\right]$ 上单调递减,在

$$\left(rac{\hat{S}_2^2\hat{\mu}_1 - \hat{S}_1^2\hat{\mu}_2}{\hat{S}_2^2 - \hat{S}_1^2}, +\infty
ight)$$
上单调递增,而 $\hat{S}_2^2 > \hat{S}_1^2$ , $\hat{\mu}_2 > \hat{\mu}_1$ ,

所以 
$$\tilde{\sigma}'_{\scriptscriptstyle G(i)} = \frac{\hat{S}_2^2 \hat{\mu}_1 - \hat{S}_1^2 \hat{\mu}_2}{\hat{S}_2^2 - \hat{S}_1^2} < \hat{\mu}_1$$
 ,  $\hat{\sigma}'_{\scriptscriptstyle G(i)} = u_{1-\varepsilon} \cdot \hat{S}_1 + \hat{\mu}_1 > \tilde{\sigma}'_{\scriptscriptstyle G(i)}$  ,

所以 $l(\sigma'_{GG})$ 函数曲线如图 8 表示。

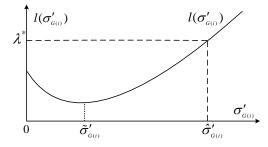


图 8  $l(\sigma'_{\scriptscriptstyle G(i)})$  函数

Fig.8  $l(\sigma'_{G(i)})$  function

从  $l(\sigma'_{G(i)})$  函数图可以看出:如果伪标准差在  $(\tilde{\sigma}'_{G(i)}, \hat{\sigma}'_{G(i)})$  区间内,则  $l(\sigma'_{G(i)}) < \lambda^*$ ,通过式(12)可以判定为零速区间;如果伪标准差在  $(\hat{\sigma}'_{G(i)}, +\infty)$  的区间内,则  $l(\sigma'_{G(i)}) > \lambda^*$ ,判定为非零速区间。而如果伪标准差在  $(0, \tilde{\sigma}'_{G(i)})$  的区间内,肯定也可以判定为零速区间,所

以综上所述,零速检测的判别条件可以简化为式(15):

$$\begin{vmatrix}
\sigma'_{G(i)} < \hat{\sigma}'_{G(i)}, & \sigma'_{G(i)} \in \omega_{1} \\
\text{others,} & \sigma'_{G(i)} \in \omega_{2}
\end{vmatrix}, \hat{\sigma}'_{G(i)} = u_{1-\varepsilon} \cdot \hat{S}_{1} + \hat{\mu}_{1} \qquad (15)$$

将陀螺仪采样点的模值通过式(8)求伪标准差 $\sigma'_{G(i)}$ ,再代入式(15)就可以判定采样点是否属于零速区间。基于伪标准差和 N-P 准则的零速检测流程如图 9 所示。

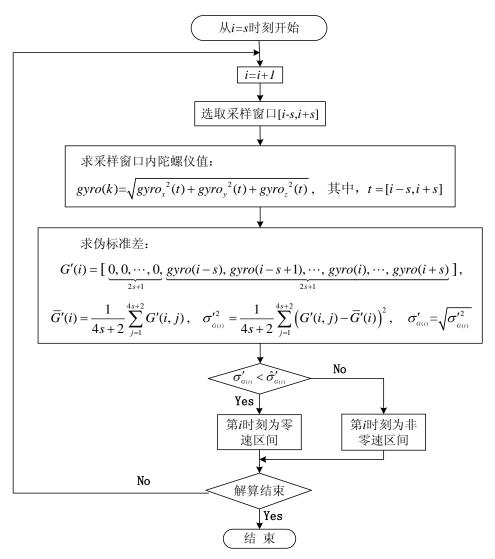


图 9 基于伪标准差和 N-P 准则的零速检测流程图

Fig.9 Flow chart of zero-velocity detection

#### 3 实验验证

通过多次不同步速的陀螺仪数据计算得到零速 区间伪标准差的均值  $\bar{\mu}_1$  和方差  $\bar{S}_1^2$ ,根据极大似然法 估计得到  $\hat{\mu}_1=\bar{\mu}_1=27.75$  (°)/s, $\hat{S}_1=\sqrt{\bar{S}_1^2}=13.07$  (°)/s,选 取  $\varepsilon=0.002$ ,查表得到  $u_{1-\varepsilon}=u_{0.998}=2.88$ ,根据式(15) 可以得到:

$$\hat{\sigma}_{\scriptscriptstyle G(i)}' = u_{1-\varepsilon} \cdot \hat{S}_1 + \hat{\mu}_1 = 2.88 \times 13.07 + 27.75 = 65.40 \, (^{\circ})/h \, (16)$$

将  $\hat{\sigma}'_{G(i)}$ =65.40(°)/s 作为零速检测的判别阈值,只要陀螺仪伪标准差小于这个阈值就判定为零速区间,否则判定为非零速区间。

选择 3 名志愿者进行零速检测实验,将 MIMU 安装在实验者脚跟部位,沿 100 m 的直线路程行走,并

进行多次不同步速的行走实验,并分别利用三种方法进行零速检测。方法一:三轴陀螺仪极差+加速度计模值最大值检测法<sup>[8]</sup>;方法二:加速度计模值+加速度计标准差+陀螺仪模值+陀螺仪标准差检测法<sup>[11]</sup>;方法三:基于伪标准差和 N-P 准则的检测法。得到的实验结果如表 1 所示。

从实验结果可以看出,在行走速度小于 5 km/h 的时候,三种方法对 3 名实验者均能够达到较高的检测精度,但是在慢跑和跑步步态下,固定阈值下的方法一和方法二检测精度均大大降低,只有方法三还能够有效进行零速检测,说明方法三对不同速度的适应性很好。在慢跑和跑步步态下,方法二对实验者 A、C的检测精度比方法一高,但是方法二对实验者 B 的检

测精度比方法一低,说明方法一和方法二对不同行人的适应性不好,而方法三对 3 名实验者的检测精度基本相同,说明方法三对不同行人的适应性比较好。在进行的综合实验中,方法三的零速区间平均检测精度达到了 99.67%。

表 1 零速区间检测结果

Tah 1	Zero-ve	locity	detection	recults
Tan.i	ZCI U-VC	ιυτιν	uetection	1 CSUILS

	Tab.	ı Zciv	velocity	uetectio	ii resuits			
实验者	实验	速度/		零速区间				
	类型	(km/h)	实际值	方法一	方法二	方法三		
A		3.53	87	87	87	88		
В	慢速	3.67	83	83	84	83		
C		3.91	79	80	80	80		
A		4.09	81	81	82	81		
В	常速	4.24	77	77	79	77		
C		4.39	77	77	81	77		
A		4.86	73	74	74	73		
В	快速	4.93	70	70	70	70		
C		4.86	71	71	71	71		
A		5.80	77	7	57	77		
В	慢跑	6.24	72	38	18	72		
С		5.71	80	10	15	79		
A		7.06	63	1	10	63		
В	跑步	7.35	63	28	8	63		
C		6.43	70	6	18	71		
实验者	实验	速度/	准确率/%					
	类型	(km/h)	方法一 方法二 方		方法三			
A		3.53	100	1	.00	98.9		
В	慢速	3.67	100	9	8.8	100		
C		3.91	98.8	9	8.8	98.8		
A		4.09	100	9	8.8	100		
В	常速	4.24	100	9	7.5	100		
C		4.39	100	9	5.1	100		
A		4.86	98.6	9	8.6	100		
В	快速	4.93	100	1	.00	100		
С		4.86	100	1	.00	100		
A		5.80	9.1	7	4.0	100		
В	慢跑	6.24	52.8	2	5.0	100		
С		5.71	12.5	1	8.8	98.8		
A		7.06	1.6	1	5.9	100		
В	跑步	7.35	44.4	1	2.7	100		
C		6.43	8.6	2	5.7	98.6		

#### 4 结论

本文通过分析行走过程中陀螺仪输出的特性找出能够描述零速区间和非零速区间的特征量,定义了一个融合两个特征量的伪标准差使得零速区间和非零速区间的区分度增大,从而降低了检测难度,使得误判和漏判概率减小。将零速检测转化为一个二分类问题,并通过 N-P 准则给出了零速检测的判别规则,经过多

次不同速度的行走实验数据分析,确定判断阈值  $\hat{\sigma}'_{GG}$ ,利用这个判别规则和阈值进行零速检测。

实验结果表明,本文提出的检测方法,不仅算法简单,只需要进行一次比较,不需要随着步速改变阈值,而且检测精度很高,对不同行人也有很好的适应性。

#### 参考文献 (References):

- [1] Agrawal R, Vasalya A. Bluetooth navigation system using Wi-Fi access points[J]. International Journal of Distributed and Parallel Systems, 2012, 3(2): 185-192.
- [2] Li C, Sato K. Indoor navigation system using ID-modulated LED tube lights[J]. IEEJ Transactions on Electrical and Electronic Engineering, 2012, 7(5): 514-520.
- [3] Cheng J H, Yang L, Li Y, et al. Seamless outdoor/indoor navigation with WIFI/GPS aided low cost inertial navigation system[J]. Physical Communication, 2014, 13: 31-43.
- [4] Tsirmpas C, Rompas A, Fokou O, et al. An indoor navigation system for visually impaired and elderly people based on Radio Frequency Identification (RFID) [J]. Information Sciences, 2014.
- [5] Huang H Q, Chen X Y, Zhang B, et al. High accuracy navigation information estimation for inertial system using the multi-model EKF fusing adams explicit formula applied to underwater gliders[J]. ISA Transactions, 2016.
- [6] Tian X C, Chen J B, Han Y Q, et al. Pedestrian navigation system using MEMS sensors for heading drift and altitude error correction[J]. Sensor Review, 2017, 37(3): 270-281.
- [7] 王立兵,杨松普,罗巍,等. 足部安装 MEMS-IMU 个人导航系统[J]. 中国惯性技术学报, 2016, 24(4): 460-463. Wang L B, Yang S P, Luo W, et al. Foot mounting MEMS-IMU personal navigation system[J]. Journal of Chinese Inertial Technology, 2016, 24(4): 460-463.
- [8] 万骏炜, 曾庆化, 陈磊江, 等. 行人惯性导航系统平台设计与实现[J]. 计算机应用与软件, 2015(2): 45-47, 170. Wan J W, Zeng Q H, Chen L J, et al. Design and implementation of pedestrian inertial navigation system platform[J]. Computer Applications and Software, 2015(2): 45-47, 170.
- [9] 崔潇, 秦永元, 周琪, 等. 鞋式个人导航系统算法和试验研究[J]. 测控技术, 2013(3): 138-142.
  Cui X, Qin Y Y, Zhou Q, et al. Algorithm and experimental research on footwear personal navigation system [J]. Measure and Control Technology, 2013(3): 138-142.
- [10] 田晓春, 陈家斌, 韩勇强, 等. 多条件约束的行人导航零速区间检测算法[J]. 中国惯性技术学报, 2016, 24(1): 1-5.
  - Tian X C, Chen J B, Han Y Q, et al. Multiple-constrained pedestrian navigation zero-range interval detection algorithm[J]. Journal of Chinese Inertial Technology, 2016, 24(1): 1-5.
- [11] 黄欣,熊智,许建新,等.基于零速/航向自观测/地磁 匹配的行人导航算法研究[J]. 兵工学报,2017,38(10): 2031-2040.
  - Huang X, Xiong Z, Xu J X, et al. Research on pedestrian navigation algorithm based on zero-speed/heading self-viewing/geomagnetic matching[J]. Journal of Ordnance, 2017, 38(10): 2031-2040.
- [12] 廖东平. 基于 N-P 准则并行分布式检测的理论研究[D]. 国防科学技术大学, 2002.
  - Liao D P. Theoretical research on parallel distributed detection based on N-P criteria[D]. Changsha, China: National Defense Science and Technology University, 2002.