文章编号: 1006-2475 (2018) 05-0025-05

基于船舶融合点迹行为识别的雷达监视系统

陈晓利 祁云嵩 林嘉炜

(江苏科技大学计算机学院 江苏 镇江 212003)

摘要:针对近海监控管理的需求 将电子海图、雷达监控、AIS 数据与 CCTV 技术相结合,通过集成平台对数据的融合处理 实现海洋交通的宏观、动态、实时、立体化的综合智能监控。同时提出一种基于地域信息位置特征点提取(Regional Information Feature Points Extraction, RIFPE)的点迹段划分方法。以某雷达基站为实验点 对已有船只的各项数据运用向量自回归和因子分析进行建模得到区域划分后的轨迹段的轨迹阈值 基于 k 最近邻算法(kNN)得到对轨迹阈值训练后的结果 最终对测试集进行轨迹行为判别。

关键词: 近海船舶; 点迹段划分; 异构网络; 轨迹聚类; 行为识别

中图分类号: TP311.1 文献标识码: A **doi**: 10.3969/j. issn. 1006-2475. 2018. 05.006

Radar Surveillance System Based on Ship's Plot-data-fusion Action Recognition

CHEN Xiao-li , QI Yun-song , LIN Jia-wei

(School of Computer Science, Jiangsu University of Science and Technology, Zhenjiang 212003, China)

Abstract: In view of the demand of offshore monitoring and management , the integrated intelligent monitoring of marine traffic is realized by combining the electronic chart , radar monitoring , AIS data and CCTV technology , and integrating the data through the integrated platform. At the same time , a segmentation method of Regional Information Feature Points Extraction (RIFPE) based on location information is proposed. Taking a radar base station as the experimental point , using vector autoregression and factor analysis to model the trajectory threshold of the track segment after the region division , based on the k nearest neighbor algorithm (kNN) , the result of the trajectory threshold training is obtained. Finally , the trajectory behavior of the test set is judged.

Key words: coasting ship; plot section division; heterogeneous network; trajectory clustering; activity recognition

0 引言

高效的雷达监视系统应当具备全天候、全时域、全方位主动探测的特点,对雷达站位置近海 30 海里范围内的所有船舶实现跟踪识别^[1],从而扩充我国近海活动目标监管手段,为打击近海非法捕捞、盗采海砂、非法海上旅游等综合执法行动^[2]提供有效的信息支撑,为近海交通运输、渔业生产、防御灾害性天气等提供及时可靠的服务信息保障^[3]。同时大量采集类似船舶轨迹和航行信息等元数据以便将来从中挖掘出隐藏的、未知的、有益于决策的关系、模式和趋势^[4]。

目前较为成熟的船舶交通服务系统(Vessel Traf-

fic Service) [5] 的技术领域在国际上主要以美国、欧洲、日本为主 同时我国现已建成 VTS 系统的关键技术几乎全部来自国外 对沿海国防安全带来了严重的威胁。每个厂商的 VTS 数据库标准各不相同 ,这导致不同厂商的设备无法进行信息交换和数据共享[6] ,更存在着初建成本高、修护费用高的问题。同时 ,由于现有 VTS 仅在港口范围内进行架控 ,故而在更为广泛的海岸线及海岛周围的监管一直处于空白的状态 ,所以 随着本文基于雷达的船舶监视系统的实现与逐步完善 ,希望能够弥补这些空白 ,使我国的海上监管手段更丰富 覆盖面更为全面。

1 系统功能结构设计

收稿日期: 2017-10-09

基金项目: 国家自然科学基金资助项目(61471182); 2017 年江苏省研究生实践创新计划项目(SJCX17_0607)

作者简介: 陈晓利(1989-) ,女 ,江苏徐州人, 江苏科技大学计算机学院硕士研究生,研究方向:聚类分析,软件应用; 祁云嵩(1967-) ,男 ,江苏如皋人, 教授, 博士, 研究方向:机器学习, 图像处理; 林嘉炜(1993-) ,男, 江苏靖江人, 硕士研究生, 研究方向:图像处理, 软件应用。

1.1 系统的基本构成

系统利用岸基雷达的主动探测性能,在沿海建设雷达监测站,实现对重点渔港及水域的雷达监视监测信号基本覆盖,并融合雷达、AIS 信息及 CCTV 视频等多路监测信号,有效补充和完善现有的渔船信息系统监控网络。系统的基本构成框架如图 1 所示。

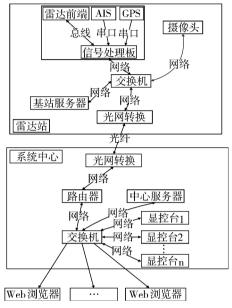


图 1 系统的基本构成

1.2 软件架构

系统采用 3 层分离的系统架构^[7-8] ,其中数据传输层以 DDS (Data Distribution Service)^[9] 为基础构建数据总线子系统,业务逻辑层包含视频子系统、雷达子系统、VHF 子系统、记录回放子系统、综合管理子系统、船舶行为识别子系统,用户界面层包含显控子系统,如图 2 所示。从设计角度来讲该模式具有系统资源利用合理的优点,可以适应系统设计中高频、高数据量、高复杂度数据交换的需求。同时,从系统开发角度和应用角度来考虑 3 层架构模型比双层或者单层架构模型具备更大的优势:

- 1)3 层模型适合群体开发,每个研发者可以有不同分工,协同工作从而提高整体研发效率。
 - 2) 具有较高的安全性。
- 3)支持远程访问资料(Remote Access),可以通过 Internet 存取远程数据,方便了开发人员对实地数据的获取。
- 4) High Performance (提升运算效率)解决集中式运算(Centralize)及主从式架构(Client-Server)中数据库主机的运算负担,降低数据库主机的 Connection Load,并可藉由增加 App Server 处理众多的数据处理要求[10-11]。软件架构设计如图 2 所示。

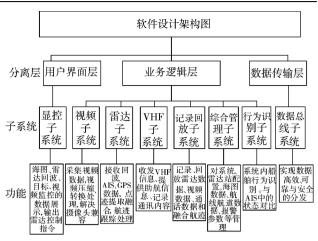


图 2 软件设计架构图

1.3 运行环境

雷达站基站服务器与指挥中心服务器使用工作站 操作系统为 Windows Server 2008 数据库使用 Or-acle 11g。

显控台终端为 PC 机 操作系统为 Windows 7 x64 旗舰版。

2 船舶行为识别

2.1 点迹提取

在本系统中,采用雷达设备获取管辖水域的实时交通图像^[12],作为监管、评估和显示的基础,同时辅配 AIS 接收装置,从而获取监管范围内的多源数据。雷达子系统设备的选择将直接影响系统功能的发挥。雷达子系统主要由雷达天线、收发机、控制器以及维修终端等组成。根据设备配备原则,综合考虑某地海洋与渔业信息监测中心监管目标的特点、系统使用性能要求、可靠性、价格等因素,本工程雷达天线选择6英尺 X 波段、线极化、裂缝天线 25 kW 雷达收发机。

整个系统融合目标的处理流程如图 3 所示。

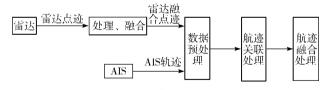


图 3 融合目标流程

AIS 与雷达作为 2 种工作方式截然不同的传感器 ,AIS 为船舶主动发射信号 ,基站被动接收信号 ,雷达则主动探测目标 ,并且在数据的采样间隔时间和精准度上两者也有着极大的不同。故而在数据获取途径可能的前提下 ,融合多源数据可以得到更为准确、丰富的船舶航迹。

2.2 基于地域信息位置特征点提取的点迹段划分 由于船舶运行过程中地域位置的不同对船舶运 动行为的影响度较大 故而在传统点迹段划分取特征段的过程前,使用基于地域信息位置特征点提取的点迹段划分方法(Regional Information Feature Points Extraction, RIFPE) 加入对区域信息的识别处理,使得划分后的轨迹段尽量保证在1个或者2个区域内,以提高行为识别的准确性。具体方法如下:

对于区域 A 中的任意 2 个顶点 $V_i(x_i,y_i) \setminus V_{i+1}(x_{i+1},y_{i+1})$,某船舶位置坐标 $Q(x_j,y_j)$,连接 $QV_i \setminus QV_{i+1}$,两线之间的夹角为 θ_i :

$$\theta_{i} = \arccos \frac{\overrightarrow{QV_{i+1}} - \overrightarrow{QV_{i}}}{|\overrightarrow{QV_{i}}| \cdot |\overrightarrow{QV_{i+1}}|}$$
(1)

由式(1) 可得各角度和 $\theta = \sum_{i=0}^{n} \theta_i$ (i = 0,1,…, n) [13] 从而判断该时刻船舶位置与区域 A 的位置关系:若 $\theta_i = 0$ Q 在划分区域外;若 $\theta_i = 2\pi$ Q 在划分区域内;若 $\theta_i = \pi$ Q 在划分区域边上。

判断所有轨迹点的位置信息 分析得出边界点集合 继而将整条航迹按是否在区域内的标准分为数段子轨迹。对于划分后的子轨迹,由于 AIS 与雷达融合数据的点较为密集 故而减少船舶数据点的同时又能最大相似地还原原始轨迹是轨迹划分的重要任务。选择平均航速变化率作为一个阈值 大于阈值的选入特征点集 小于阈值的舍去^[14]。

航速变化率 =
$$\frac{\text{相邻时间航速差}}{\text{相邻时间差}}$$
 (2)

将提取后的点迹集合导入 Matlab 中分析,运用式(2)计算得到特征点的候选集,为图 4 中圆圈表示的位置点。

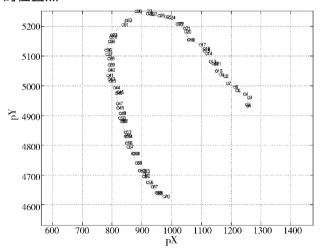


图 4 特征点的候选集

采用 MDL(最小描述长度准则)进一步筛选出合适的特征点 $^{[15-46]}$ 。对于给定某条轨迹 $P_i = \{p_{i0}, p_{i1}, \cdots, p_{in}\}$ 得到的特征点集为 $E = \{p_{i1}, p_{i2}, \cdots, p_{ik}\}$ 则特征点集组成的轨迹为 $S_i^* = \{p_{i1}, p_{i2}, \cdots, p_{ik}\}$ 。

$$L(A) = \sum_{i=1}^{k-1} \log_2 \ln(p_i p_{i+1})$$
 (3)

$$L(D/A) = C \log_{2} \sum_{i=0}^{k} \sum_{j=0}^{k} \frac{R(p_{i}p_{j})}{N(p_{i}p_{i})} + CE(p_{i})$$
(4)

其中: A 为假设条件 ,D 为描述的数据 ,L(A) 为假设条件的开销 ,L(D/A) 为在 A 的这种条件下数据 D 的开销 ,len() 为轨迹的总长度 , $R(p_ip_j)$ 为任意 2 个特征点轨迹的拟合度排名 , $N(p_ip_j)$ 为与 p_i 连接的轨迹数 , $E(p_i)$ 为特征点 p_i 的逃脱因子。

由式(3)和式(4)可知,当 L(A)越大,选取的特征点越多,与原轨迹相似度越高,根据贝叶斯公式可知 L(D/A)越小;相反,选取的特征点越少,L(D/A)越大。当两者之和达到最小时可获得一个全局最优解,最终得到基于地域信息位置特征点提取的最优点迹段。

2.3 轨迹段模型的建立

轨迹段的处理采用向量自回归模型(VAR)和因子分析^[17-18]。船舶轨迹的形成主要与船的速度 v、船行驶的时间 t、船的航向 dir、船所在位置的经度 x 及纬度 y 有关 ,是影响船舶轨迹的内生变量。向量自回归模型是基于数据的统计性质建立模型 ,采用多方程联立的形式 ,在每一个方程中 ,内生变量对模型的全部内生变量的滞后值进行回归 ,从而估计全部内生变量的动态关系。

因此,根据船舶轨迹的影响因素建立 VAR 模型:

$$\begin{pmatrix} \mathbf{v}_{1t} \\ \operatorname{dir}_{1t} \\ \mathbf{x}_{1t} \\ \mathbf{y}_{1t} \end{pmatrix} = \Phi_{1} \begin{pmatrix} \mathbf{v}_{1t-1} \\ \operatorname{dir}_{1t-1} \\ \mathbf{x}_{1t-1} \\ \mathbf{y}_{1t-1} \end{pmatrix} + \cdots + \Phi_{p} \begin{pmatrix} \mathbf{v}_{1t-p} \\ \operatorname{dir}_{1t-p} \\ \mathbf{x}_{1t-p} \\ \mathbf{y}_{1t-p} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \varepsilon_{1t} \\ \varepsilon_{2t} \\ \varepsilon_{3t} \\ \varepsilon_{4t} \end{pmatrix}$$
(5)

 v_{1i} 、 dir_{1i} 、 x_{1i} 、 y_{1i} 的主成分因子 f_1 、 f_2 根据回归法的计算后可得系数分别为 α_1 、 α_2 、 α_3 、 α_4 、 β_1 、 β_2 、 β_3 、 β_4 ,则主成分因子由系数表示的线性组合为:

$$f_1 = \alpha_1 v_{1t} + \alpha_2 dir_{1t} + \alpha_3 x_{1t} + \alpha_4 y_{1t}$$
 (6)

$$f_2 = \beta_1 v_{1t} + \beta_2 dir_{1t} + \beta_3 x_{1t} + \beta_4 y_{1t}$$
 (7)

同时,在因子模型中,利用主因子与贡献率(权重加权法进行汇总)作为权数进行加权得到综合评

分函数:

$$F = \varepsilon f_1 + \eta f_2 \tag{8}$$

得到的 F 可作为某船只在某一区域内(外)的一小段轨迹的判断阈值。

对于该船只在该区域内(外)的其他轨迹段阈值分别求 F_1 , F_2 , …, F_n , 并进行方差分析, 得到一个总阈值:

$$F^{(1)} = \sqrt{(F_1 - \overline{F})^2 + \dots + (F_n - \overline{F})^2}$$
 (9)

$$\overline{F} = \frac{F_1 + \dots + F_n}{n} \tag{10}$$

2.4 行为识别

对不同船只在不同区域位置的轨迹阈值集合 $F^{(m)} = \{F^{(1)}, \dots, F^{(k)}\}$,先进行预处理,选择合适的数据结构存储训练数据和测试元组。由规定的 k 种行为方式,设定参数 k,维护一个用于存储最近邻训练元组的大小为 k 的优先级队列。随机从训练元组中选取 k 个元组作为初始的最近邻元组,分别计算测试元组到这 k 个元组的距离,将训练元组标号和距离存入优先级队列。遍历训练元组集,计算当前训练元组

与测试元组的距离 将所得距离 L 与优先级队列中的最大距离 L_{max} 进行比较 ,若 $L > L_{max}$,则舍弃该元组 ,遍历下一个元组。若 $L \leq L_{max}$,删除优先级队列中最大距离的元组 将当前训练元组存入优先级队列中最历完毕 ,计算优先级队列中 k 个元组的多数类 ,并将其作为测试元组的类别。测试元组集测试完毕后计算误差率 继续设定不同的 k 值重新进行训练 ,最后取误差率最小的 k 值。输入需要判别船舶的数据 根据模型 得到轨迹阈值 ,计算该阈值与 k 个簇之间的距离并取其中的最小距离 ,即可判断该船的轨迹行为属于距离最小的簇 ,从而完成船舶的行为判别。

3 应用分析

本系统应用于某监测中心,建立一批小物标雷达监测站,设立雷达检测指挥中心。该系统是以 C++ 开发,采用 Visual Studio 2010 开发工具,使用的数据库及版本为 Oracle 11g R2,UI 界面采用 QtitanRibbon实现,图形绘制库使用 OpenGL,运行环境为 Windows 7 及以上。整体系统的运行效果如图 5 所示。

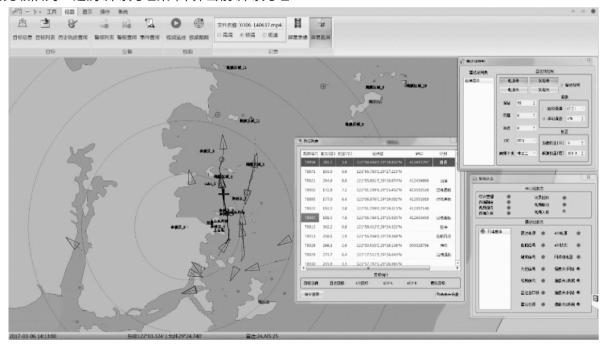


图 5 系统运行效果

图 5 中 部分船只会没有识别状态,分析得出其原因有以下几点:

- 1)目标刚起始,可供参算的点迹段较少;
- 2) 由于虚警致使的假目标;
- 3) 由于起始后不久便驻停导致的参算点过少;
- 4) 由于船舶漂航候港造成的识别结果异常;
- 5) 由操作员手动取消该船舶的识别。

船舶在海上避开障碍物和与他船相会时 航向和

航速的控制往往是有不同的;即使在同一个航道中航行,进出港的航速控制也是不同的。因此,基于地域划分下的轨迹段划分是提高行为判别准确率的必要条件。以正常避障为例,船只在系统内跟踪到的航行轨迹如图 6 所示。虚线区域为海岛附近浅滩,T20 为当前系统下拥有融合航迹的一艘船舶。图 7 为根据地域划分的条件下将轨迹划分的结果 图 8 为不使用地域条件划分的结果。

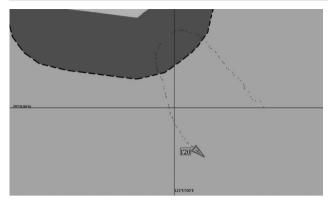


图 6 原始航迹





图 7 地域划分

图 8 非地域划分

对于该船舶在海岛附近航行的轨迹段分别使用与不使用本文提出的划分方法,识别模块会对划分后的轨迹段进行分析处理,给出预测行为,其识别结果如图 9 和图 10 所示。



图 9 地域性划分目标轨迹识别效果

₱ 目标》	刊表								х
跟踪编号	航向[]	度] 航速[经纬度		MMSI	识别		
T8894					19,083′N				Н

图 10 非地域性划分目标轨迹识别结果

根据船舶的实际情况可知,该船在行驶过程中遇到海岛,该行为正常避障。由图9可发现地域性划分后的识别结果更为贴切,而由图 10 知非地域性划分的结果与实际情况不符,因此,基于地域性划分的轨迹行为识别优于基于非地域性划分的轨迹行为识别。

4 结束语

测试结果表明,系统的整体运行稳定,网络通信顺畅,数据采集准确,识别结果具有参考价值,达到了预期的设计要求。随着本系统的投入使用,希望给我国的近海监控提供稳定而强有力的技术手段,同时,随着系统的实地架设,可以对本文提出的识别模型提供更多样、更丰富的实地数据,从而进一步提升识别的准确率。识别模块以及整体系统的优化与完善是

接下来仍需持续投入精力的主要工作。

参考文献:

- [1] 吴立知. 水下信息有效通信在船舶事故避障中的应用 [J]. 舰船科学技术,2016,38(20):100-402.
- [2] 罗大伟. 海岸船舶交通监控系统研究与实现[J]. 舰船 科学技术,2016,38(8):85-87.
- [3] 王海宁. 船舶交通管理系统(VTMS)概述[J]. 现代电子工程,2001(1):5-11.
- [4] 何苗. 移动对象的时空轨迹聚类算法研究 [D]. 兰州: 兰州大学,2013.
- [5] 马晓丽 陈珊 张晓蕾. 智能船舶交通管理系统设计与研究[J]. 舰船科学技术,2016,38(22):58-60.
- [6] 刘月胜. 深圳港 VTS 综合信息系统的研究 [D]. 大连: 大连海事大学,2006.
- [7] 陈传波 夏义兵. 基于 ASP. NET 技术及三层网络架构 的权限管理系统模型[J]. 计算机工程,2003,29(12): 101-402.
- [8] 王进. B/S 模式下的三层架构模式 [J]. 软件导刊, 2011, 10(3):30-31.
- [9] 杨鑫辉 涨慧翔. 基于 DDS 的异构网络数据分发方法 研究[J]. 计算机技术与发展 ,2014 24(11):57-60.
- [10] Wang Wei , Yang Jiong , Muntz R R. STING: A statistical information grid approach to spatial data mining [C]// Proceedings of the 23rd International Conference on Very Large Data Bases. 1997:186-195.
- [11] Ester M, Kriegel HP, Sander J, et al. A density-based algorithm for discovering clusters in large spatial database with noise [C]// Proceedings of the 2nd International Conference on Knowledge Discovery and Data Mining. 1996: 226-231.
- [12] 梁秀梅. 无人艇视觉系统目标图像特征提取与识别技术研究[D]. 哈尔滨:哈尔滨工程大学,2013.
- [13] 孙爱玲, 赵光华, 赵敏华, 等. 基于 sign(x) 函数的点在 多边形内外判别算法及应用[J]. 计算机工程与科学, 2017, 39(4):785-790.
- [14] 肖潇 邵哲平 潘家财 等. 基于 AIS 信息的船舶轨迹聚 类模型及应用[J]. 中国航海,2015 38(2):82-86.
- [15] 黄泽洋 ,邵哲平 ,潘家财 ,等. 基于 AIS 的大型船舶靠泊 航速分布规律 [J]. 中国航海 ,2016 ,39(2):55-58.
- [16] 徐德志,申红婷. 网页排名算法及其应用[J]. 贵州大学学报(自然科学版),2007 24(5):491-494.
- [17] 张延群. 全球向量自回归模型的理论、方法及其应用 [J]. 数量经济技术经济研究,2012(4):136-149.
- [18] Kim J O, Mueller C W. 因子分析:统计方法与应用问题 [M]. 叶华译. 上海:格致出版社,上海:上海人民出版社,2012.