DOI: 10.16791/j.cnki.sjg.2020.03.018

基于改进型蚁群算法自适应停车引导系统的设计

晏 $勇^1$, 雷 $\^{m}^2$, 梁 3

(1. 阿坝师范学院 电子信息与自动化学院,四川 阿坝 623002; 2. 电子科技大学信息与软件工程学院,四川 成都 610054; 3. 成都航空职业技术学院 士官管理学院,四川 成都 610100)

摘 要:针对停车场停车最优路径规划问题,提出了基于改进型蚁群算法的自适应停车引导模型。以原有信息素更新为基础,设计下一步潜在节点状态转移策略,引入停车路径动态自适应度,进一步缩小蚂蚁搜索范围,合理规划最优停车路径。对比仿真实验表明:改进型自适应蚁群算法求解效率和质量有明显优势,实现了停车最优路径规划与选择,减少了停车时间,提高了安全性,具有很强的实用价值。

关键词:停车;最优路径;改进蚁群算法;状态转移策略;自适应度

中图分类号: TP391.9 文献标识码: A 文章编号: 1002-4956(2020)03-0080-03

Design of adaptive parking guidance system based on improved ant colony algorithm

YAN Yong¹, LEI Hang², LIANG Pan³

(1. College of Electronic Information and Automation, Aba Teachers University, Aba 623002, China;
 2. School of Information and Software Engineering, University of Electronic Science and Technology of China, Chengdu 610054, China;
 3. College of Sergeant Management, Chengdu Aeronautical Vocational and Technical College, Chengdu 610100, China)

Abstract: In view of the problem of optimal path planning for parking lots, an adaptive parking guidance model based on improved ant colony algorithm is proposed. Based on the updating of the original pheromone, the next potential node state transition strategy is designed, and the dynamic adaptive degree of parking path is introduced to further narrow the scope of ant search and reasonably plan the optimal parking path. The simulation results show that the improved adaptive ant colony algorithm has obvious advantages in solving efficiency and quality, realizing the optimal path planning and selection of parking, reducing the parking time and improving the safety, and has strong practical value.

Key words: parking; optimal path; improved ant colony algorithm; state transition strategy; adaptive degree

目前,停车难已经成为阻碍城市发展的重要因素,特别是在城市中心繁华地段这一矛盾更加突出。 停车场信息化建设滞后与汽车产业的发展不相称,停 车缺乏有效引导设备,车辆不能及时高效找到停车位, 同时停车场本身通行能力有限,容易造成拥堵,停车 更难。本文采用改进蚁群算法^[1],设计了一种自适应 停车引导系统,车辆进入停车场后,系统按目的地最 优路径原则引导车辆就近停放,缩短了停车路径,减

收稿日期: 2019-08-19

基金项目: 国家自然科学基金项目(61373163); 四川教育厅自然 科学重点项目(17ZA0002)

作者简介:晏勇(1983—),男,四川郫县,硕士,副教授,主要 研究方向为无线传感器网络、智能交通。

E-mail: yanyong12_@163.com

少了停车时间,提高了停车效率与停车场的使用效率,具有很高的实用价值。

最优路径规划是自适应停车引导系统的核心,预停车辆进入停车场后迅速找到目标停车位,完成停车。蚁群算法是一种典型的最优路径规划算法,有并行性、鲁棒性强等优点,同时也存在局部最优与收敛性差的缺点^[2]。文[3]研究了基于人工势场的群蚁算法,采用随机参数转移策略,增强算法鲁棒性;文[4]重构启发函数,加快算法收敛速度,但容易出现局部最优;文[5]将基本蚁群算法与遗传算法相融合,引入交叉算子,避免局部最优。本文针对标准蚁群算法缺点,结合先前研究成果提出了基于状态转移策略的改进型自适应蚁群算法,加快算法收敛速度,实现停车最优路径规划。

1 任务描述

典型地下停车场有一个出口与一个人口,受建筑物实际条件影响,停车场内部存在断头路,内部道路为双向两车道行驶,考虑安全因素需减少步行时间,目的地设置为大楼电梯口,车辆进入停车场后,引导系统按目的地最近原则分配车位,尽量远离停车场出口且转弯少,按路径最优原则规划一条停车路径,在人口大屏幕显示,并通过蓝牙模块发送至车主手机,所有车主按照停车场引导路径与引导车

位有序停车。基于以上特征,采用拓扑法对典型的停车场进行描述,拓扑结构如图 1。

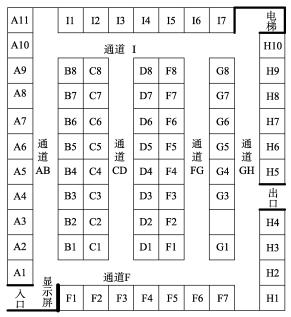


图 1 停车场拓扑结构

停车引导系统中有n 辆待停车辆,有n个车位,车辆停车最优路径优化模型用有向图表示,其中G=(V,A), $V=0\cup D$,人口0表示车辆起始位置;D为车辆与空闲车位集合, $D=B\cup C=\{1,2,\cdots,2n\}$;B为车辆集合, $B=\{1,2,\cdots,n\}$;C为空闲车位集合, $C=\{n+1,n+2,\cdots,2n\}$; $A=\{(i,j)|i,j\in V,i\neq j,i,j=0,1,\cdots,n\}$,每条路径(i,j)都包含非负权属值, d_{ij} 和 t_{ij} 分别代表停车路径的距离和时间。汽车从人口0出发,到达指定停车位[6]。根据停车场现场条件与任务描述,停车引导系统最优停车路径与时间成本的目标函数如式[1]:

$$\min M = \sum_{i=0}^{2n} \sum_{j=0, i \neq j}^{2n} d_{ij} t_{ij} \tag{1}$$

其中 $\sum_{i=0}^{2n} \sum_{j=0, i\neq j}^{2n} t_{ij} = 1$ 表示车辆与空闲车位只能匹配—

次,不能二次匹配; $\sum_{i=n+1}^{2n} t_{i0} = 0$ 表示车辆由系统引导停

入预定车位,本次停车引导结束。

2 改进型自适应蚁群算法

2.1 算法描述

改进型蚁群自适应算法以原有信息素更新为基础,计算下一节点移动转移策略,求解最优停车规划路径,同时保证收敛速度与质量,提高算法鲁棒性^[7]。最优规划路径搜索中的蚂蚁 k 在时刻 t 处于节点 i ,由改进型自适应蚁群算法状态转移策略计算下一移动节点 j ,通过规划最优路径到达停车地点^[8]。

$$j = \begin{cases} \arg\max\left\{ \left[\tau_{ij}(r,u)\right]^{\alpha} \cdot \left[\eta_{ij}(r,u)\right]^{\beta} \right\}, \ q < q_{0} \\ P_{ij}^{k}(t), q \geqslant q_{0} \end{cases}$$
 (2)

$$P_{ij}^{k} = \begin{cases} \frac{\tau_{ij}^{\alpha}(t) \cdot \eta_{ij}^{\beta}(t)}{\sum_{i,j} \tau_{is}^{\alpha}(t) \cdot \eta_{is}^{\beta}(t)}, & j \in \text{allowed}_{k} \\ 0, & j \notin \text{allowed}_{k} \end{cases}$$
 (3)

式(2)和(3)中,k表示蚂蚁数量,allowed $_k$ 表示蚂蚁可访问下一节点的集合, P_{ij}^k 表示节点i的第k只蚂蚁在下一节点转移到节点j的概率, α 表示信息素的重要程度, β 表示启发因子的重要程度^[9]。 $q \in [0,1]$ 为平均分布随机数, q_0 为阀值决定先验知识与新路径之间重要程度。 $q < q_0$ 则蚂蚁采用确定性搜索方式移动; $q \ge q_0$ 则蚂蚁采用随机搜索方式移动,通过计算下一点概率确定下一步移动节点^[10]。由于地下车库停车过程中可能受到停车场拥挤等因素干扰,进一步进行滤波与最佳路径自适应调整,滤波系统函数为

$$x_{z}^{i} = \frac{1}{N} \left\{ \sum_{i=1}^{j} x_{h}^{i} + \sum_{i=1}^{j} x_{0}^{i} + \sum_{i=1}^{i-j} x_{0}^{i} \right\} = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{j+a} x_{h}^{j} + \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{N-j-a} x_{s}^{j} \left(1 - Kd^{\max} \right) + \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{N-j-a} Kd^{\max} x_{L}^{i} \right)$$
(4)

根据人口规划最优路径动态决策,选择最优移动概率 $P_{ij}^{\rm good}$,在 n_i 次迭代后,建立蚂蚁下一步移动概率全覆盖模型,解决收敛速度与局部最优的问题 $^{[11]}$ 。设定蚂蚁的自适应度 $M_{\rm adapt}$,改进后最优路径目标函数表达式为

$$L_{\text{bestpath}} = P_{ij}^{k} \sum_{i=1}^{j} \frac{1}{n} \ln n \cdot M_{\text{adapt}}$$
 (5)

停车拥堵检测采用激光器检测停车路径是否拥堵,双向拥堵时 $M_{\rm adapt}=0$,单向拥堵时 $M_{\rm adapt}=0.5$,双向畅通时 $M_{\rm adapt}=1$ 。

2.2 算法流程

算法设计基于下一步潜在节点移动的状态转移策略,设定蚂蚁的自适应度,求解蚂蚁最优路径,改进型自适应蚁群算法流程图 2。

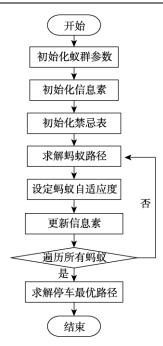


图 2 改进型自适应蚁群算法流程

初始化蚁群参数包括蚁群数量、迭代次数等参数,令初始循环次数为 0;将 m 只蚂蚁放置于停车场人口处作为初始节点 $[^{12-13]}$,初始化信息素 $n_{ij}=\frac{1}{d_{ij}}$,将初始节点作为出发点搜索下一步移动节点;初始化禁忌表以蚂蚁当前位置为中心搜索下一步移动节点,按照式(2)和(3)计算路径概率,将下一移动节点添加至遗传禁忌表,搜索蚂蚁移动路径;通过设置 M_{adapt} ,更新信息素遍历蚂蚁路径,求解蚂蚁移动最优解,即停车最优路径 $[^{14-15}]$ 。

3 系统实现

改进型蚁群算法的自适应停车引导系统由 4 个部分构成,即停车场主控平台、拥堵检测终端、车位检测终端、智能手持终端。停车场主控平台为系统核心,完成改进型蚁群算法的停车系统的自适应算法并选择最优停车路径、待停车辆与停车路径绑定、待停车辆路径与智能手持终端绑定,无线传感器网络(wireless sensor networks, WSN)协调器组网与网络管理^[16]。停车场主控平台采用德州仪器 C6000 系列 66AK2E0x 多核 DSP 处理器, 主频 1.4 GHz, 内嵌 ARM 内核; WSN 协调器与终端节点控制器采用基于 TI 公司 Zigbee 协议处理器 CC2530^[17]。

4 结果与分析

改进型蚁群算法自适应停车系统仿真测试包括最优停车位选择与最优停车路径选择,以某地下停车场为例,采用 MATLAB2018a 软件进行仿真与数据对比测试,数值仿真环境为 Intel Core i7-8700 处理器 & GB

内存、Windows10操作系统^[18]。

4.1 最优停车位仿真测试

改进型蚁群算法自适应停车系统最优车位为靠近电梯入口且远离停车场出口的位置,每一个车位都作为 WSN 终端节点,有唯一物理地址,计算电梯入口与车位距离 $L_{\rm Fe}$ 、停车场出口与车位距离 $L_{\rm Fe}$ 。对于 1和 2号停车位, $L_{\rm Eel} > L_{\rm Ee2}$ 则选择 2号停车位, $L_{\rm Eel} < L_{\rm Ee2}$ 则选择 1号停车位,即选择靠近电梯入口的停车位;当 $L_{\rm Eel} = L_{\rm Ee2}$ 时, $L_{\rm Pel} \ge L_{\rm Pe2}$ 则选择 1号停车位,即选择远高停车场出口的停车位。

停车场平面图如图 1 所示,当前实际空余车位 A_{11} 、 C_5 、 G_5 、 I_7 、 H_{10} ,通过仿真计算得到 L_{EeA11} > L_{EeC5} > L_{EeG5} > L_{EeI7} = L_{EeH10} 和 L_{PeI7} > L_{PeH10} ,选择 I_7 车位,实际大屏幕显示车位与仿真测试结果一致,下一步完成最优停车路径仿真测试。

4.2 最优停车路径仿真测试

停车场平面图如图 1,仿真测试蚁群算法参数为蚂蚁数量 M=50,迭代次数 I=100, $\alpha=1$, $\beta=1$, $\tau_0=1$,学习速率 $\eta=0.8$,根据不同拥堵情况设定 $M_{\rm adapt}$,每个实验样本均为随机生成,起点为停车场人口,终点为停车位 I_7 ,汽车进入停车场限速 5 km/h,车位尺寸 3 m×6 m,停车场路面双向车道路宽 8 m。 $M_{\rm adapt}=1$ 时基本蚁群算法与改进型自适应蚁群算法结果对比见表 1; $M_{\rm adapt}=0.5$ 时结果对比见表 2; $M_{\rm adapt}=0$ 时结果对比见表 3。

表 1 基本蚁群算法与改进型自适应蚁群算法 结果对比($M_{
m adapt}$ =1)

方法	时间/s	距离/m	路径拥堵	最优路径
基本算法	45	61	无	人口—F—CD—I—I ₇
改进型自适应算法	42	59	无	人口—AB—I—I ₇

表 2 基本蚁群算法与改进型自适应蚁群算法 结果对比(M_{adapt} =0.5)

方法	时间/s	距离/m	路径拥堵	最优路径
基本算法	84	59	单向	人口—F—CD—I—I ₇
改进型自适应算法	45	61	无	人口一F一CD一I $-I_7$

表 3 基本蚁群算法与改进型自适应蚁群算法 结果对比($M_{
m adapt}$ =0)

方法	时间/s	距离/m	路径拥堵	最优路径
基本算法	待定	_	双向	-
改进型自适应算法	45	61	无	人口—F—CD—I—I ₇

对比分析表 1、2、3 结果知, 停车路径双向畅通时, 相比基本算法, 改进型蚁群自适应算法时间与距(下转第 138 页)

参考文献 (References)

- [1] 柯长青,肖鹏峰,李满春,等. 地球系统科学国家级虚拟仿真实验教学中心建设[J]. 中国大学教学, 2016, 10: 83-87.
- [2] 林宗坚, 李德仁, 胥燕婴. 对地观测技术最新进展评述[J]. 测 绘科学, 2011, 36(4): 5-8.
- [3] 袁磊,杨昆.地理空间信息技术国家级虚拟仿真实验教学中心建设实践[J].价值工程,2011(7):191-193.
- [4] 刘为浒,郝佩佩,黄骥.虚拟仿真技术在本科教学中的应用研究[J].中国农业教育,2016(3):91-96.
- [5] HUANG F R, CHEN B, CAO Q, et al. Three-dimensional construction and visualization of complex geologic environments for virtual field practice and virtual education[C]//International Conference on Geoinformatics. New York, USA: IEEE, 2013.
- [6] 教育部. 关于 2019—2020 年开展示范性虚拟仿真实验教学项目 建设的通知 [Z/OL]. [2019-07-13]. http://www.moe.gov.cn/srcsite/A08/s7945/s7946/201707/t20170721_309819.html.
- [7] WANG J C, NI H C, RUI Y K, et al. A WebGIS-based teaching

- assistant system for geography field practice (TASGFP)[J]. British Journal of Educational Technology, 2016, 47(2): 279–293.
- [8] CHENG L, ZHANG W, WANG J C, et al. Small core, big network: A comprehensive approach to gis teaching practice based on digital three-dimensional campus reconstruction[J]. Journal of Geography in Higher Education, 2014, 38(1): 119–135.
- [9] JIANG H X, LIN G F. The design and application of geography experimental simulation platform[C]//International Conference on Computer Science & Education. Singapore, 2011.
- [10] 王德明, 徐士进, 周会群. 基于 OpenGVS 虚拟庐山之实现[J]. 计算机应用于软件, 2006, 23(8): 96–99.
- [11] 熊宏齐. 国家虚拟仿真实验教学项目的新时代教学特征[J]. 实验技术与管理, 2019, 36(9): 1-4.
- [12] 李震彪. 本科教学虚拟仿真实验之思考[J]. 实验技术与管理, 2019, 36(9): 5-7.
- [13] 王仪心, 米占宽. 尾矿坝溃坝安全风险分析评价方法[J]. 金属矿山, 2019(516): 184-188.

(上接第82页)

离短且弯道少;通道 AB 单向拥堵时,原最优路径"人口—AB—I—I₇" 经自适应调整后变为"入口—F—CD—I—I₇",停车时间减少 39 s;通道 AB 双向拥堵时,基本蚁群算法停车路径"人口—AB—I—I₇"不变,停车时间待定(等待交通恢复),经自适应调整后最优路径为"入口—F—CD—I—I₇",停车时间 45 s。经测试,改进型蚁群自适应算法在交通畅通、单向拥堵或双向拥堵情况下均能自动检测拥堵并识别最优停车路径,汽车可按最优路径停入车位。

5 结语

本文针对地下停车场最优路径规划问题,建立了基于状态转移策略改进型蚁群自适应算法模型,完成停车场内部道路的拥堵检测并调整规划路径,实现动态最优停车路径。测试结果表明,采用该算法模型优化了停车路径,缩短了停车时间,具有较好的实用价值。

参考文献 (References)

- [1] 孔林,张国富,苏兆品,等.基于改进蚁群算法的救护车应急救援路径规划[J]. 计算机工程与应用,2018,54(13):153-169.
- [2] 邓必年. 基于蚁群优化算法的物流配送路径研究[J]. 现代电子技术, 2017, 40(15): 166-170.
- [3] 冯钦,曹建军,郑奇斌,等.基于多蚁群同步优化的多真值 发现算法[J]. 计算机应用研究,2018,37(1):1-9.
- [4] ZHANG S, ZHANG W H, GAJPAL Y, et al. Ant colony algorithm for routing alternate fuel vehicles in multi-depot vehicle routing problem[J]. Journal of Intelligent Manufacturing, 2018, 29(4): 891–904.
- [5] 张玮,马焱,赵捍东,等.基于改进烟花-蚁群混合算法的智能移动体避障路径规划[J].控制与决策,2018,30(7):1008-1015.

[6] 郭保青,郝树运,朱力强,等.基于改进蚁群算法的多 AGV 泊车路径规划[J].交通运输工程与信息,2018,18(6):55-62.

- [7] MEZAALMR, PRADHAN B. An improved algorithm for identifying shallow and deep-seated landslides in dense tropical forest from airborne laser scanning data[J]. CATENA, 2018, 38(4): 147–159.
- [8] 王钦钊,程金勇,李小龙.复杂环境下机器人路径规划方法研究[J]. 计算机仿真,2017,34(10):296-300.
- [9] LIU J, YANG J, LIU H, et al. An improved antcolonyalgorithm for robot path planning[J]. Soft Computing, 2016, 1(11): 1–11.
- [10] ZHANG G J, GONG W B, HAN X P, et al. An improved ant colony algorithm for path planning in one scenic area with many spots[J]. IEEE Access, 2018, 22(5): 1669–1685.
- [11] AKKA K, FARID K. Mobile robot path planning using an improved ant colony optimization[J]. International Journal of Advanced Robotic Systems, 2018, 10(15): 124–130.
- [12] 张静之,余粟,章伟,等.智能车库车行引导系统实践教学 装置的研发[J].实验室研究与探索,2018,37(5):54-58.
- [13] 侯梦婷,赵作鹏,高萌.采用角度因子的蚁群优化多路径路由算法[J]. 计算机工程与应用,2017,53(1):107-112.
- [14] LEE M G, YU K M. Dynamic path planning based on an improved ant colony optimization with genetic algorithm[J]. IEEE Xplore Digital Library, 2018, 81(10): 32–43.
- [15] JIAO Z Q, MA K, RONG Y L. A path planning method using adaptive polymorphic ant colony algorithm for smart wheelchairs [J]. Journal of Computational Science, 2018, 25(3): 297–314.
- [16] NING J X, ZHANG Q, ZHANG C S. A best-path-updating information-guided ant colony optimization algorithm[J]. Information Sciences, 2018(433): 142–162.
- [17] 杨智宇, 宗群. 交通路网最优路径的搜索仿真研究[J]. 计算 机应用与软件, 2017, (34): 19-24.
- [18] 蒋莎,刘学文,叶家君.基于蚁群算法的无人机任务规划优 化模型研究[J].重庆师范大学学报(自然科学版),2019,36(1):1-7.