doi:10.6041/j.issn.1000-1298.2018.S0.001

饲草推送机器人磁条导航自动充电研究

万 畅^{1,2} 谭 彧¹ 郑永军¹ 文伟松¹ 杨圣慧¹ 李宝胜¹ (1.中国农业大学工学院,北京100083; 2.塔里木大学机械电气化工程学院,阿拉尔 843300)

摘要:为了实现牛场勤密饲喂,饲草推送机器人自动充电系统采用上置对接式,由充电桩、机器人充电控制部分组成。充电桩包含蓄电池充电器、充电电路和充电电极等;机器人充电控制部分包含控制器、行走驱动模块、电源监控模块、传感数据采集模块、继电器和充电电极等。在充电对接部位建立坐标系 XYZ,根据电极长度、电极压缩行程、电极宽度,确定 X、Y、Z 轴的对接容错范围。根据半开放式牛场工作环境,在自动充电区域设置充电桩、磁条导航路径。饲草推送机器人在磁条导航过程中,通过磁导航传感器实时检测磁信号,获得磁导航偏差,采用模糊 PID 控制算法,得到左右轮速度控制量后,转换成对应电动机角速度值,控制器输出对应占空比的 PWM 信号控制电动机转速。结合磁导航传感器特性和试验,获得模糊控制器的输出参数调整规则。自动充电磁条导航试验结果表明:当磁导航偏差绝对值|e|为最大值时,比例系数调整值 ΔK_a 最大值为 1.28,最小值为 1.03;积分系数调整值 ΔK_a 最大值为 0.13,最小值为 0.06;微分系数调整值 ΔK_d 最大值为 -1.18,最小值为 -1.5;通过模糊 PID 控制,PID 控制器系数可进行自适应修正;X 轴、Y 轴和 Z 轴最大对接偏差绝对值分别是 4.1、1.9、0.7 cm,对接偏差均在容错范围之内。

关键词:饲草推送;机器人;磁条导航;自动充电;模糊控制 中图分类号:TP24 文献标识码:A 文章编号:1000-1298(2018)S0-0001-07

Automatic Charging of Forage Pushing Robot by Magnetic Stripe Navigation

WAN Chang^{1,2} TAN Yu¹ ZHENG Yongjun¹ WEN Weisong¹ YANG Shenghui¹ LI Baosheng¹ (1. College of Engineering, China Agricultural University, Beijing 100083, China
 2. College of Mechanical and Electrical Engineering, Tarim University, Alar 843300, China)

Abstract: In order to realize frequent feeding in cattle farm, automatic charging system of forage push robot adopted upper docking type, and it included charging pile and charging control part of the robot. The charging pile included battery charger, charging circuit and charging electrode. The charging control part of robot included controller, walking driving module, power monitoring module, sensor data acquisition module, relay and charging electrode. A coordinate system XYZ was set up at the charging junction. According to electrode length, electrode compression stroke and electrode width, the fault tolerance range of X, Y and Z axes was determined. According to the working environment of semi-open cattle farm, charging piles and magnetic stripe navigation charging path were set up in automatic charging area. During the navigation of forage pushing robot, magnetic navigation sensor detected magnetic signal, and magnetic navigation deviation was obtained by data processing. A fuzzy PID control was adopted. When the control speeds of the left and right wheels of the forage pushing robot was obtained, the speed value of each wheel was converted to angular velocity value of according motor. The controller outputed PWM signal of corresponding duty ratio to control the rotation speed of motor. Combining with the characteristic and experiment of magnetic navigation sensor, the adjustment rules of output parameters of fuzzy controller was obtained. The results of charging and docking tests by magnetic strip navigation were as follow. When the absolute value |e| of magnetic navigation deviation was the maximum, the maximum value of proportional coefficient adjustment value ΔK_p was 1.28, and the minimum value was 1.03. The maximum value of the integral coefficient adjustment value ΔK_i was 0.13, and the minimum value was

收稿日期: 2018-07-15 修回日期: 2018-08-20

基金项目:"十二五"国家科技支撑计划项目(2014BAD08B10-0102)和新疆生产建设兵团科技局项目(2016AB003)

作者简介:万畅(1979一),男,博士生,塔里木大学副教授,主要从事机电一体化研究,E-mail: 437060056@163.com

通信作者: 谭彧(1963—),女,教授,博士生导师,主要从事机电一体化研究, E-mail: tanyu@ cau. edu. cn

0.06. The maximum value of differential coefficient adjustment value ΔK_d was -1.18, and the minimum value was -1.5. PID controller coefficient can be adaptively corrected by the fuzzy PID control. The maximum docking deviations of magnetic navigation on X axis, Y axis and Z axis were 4.1 cm, 1.9 cm and 0.7 cm, respectively, and the docking deviations were within the fault tolerance range. **Key words**; forage pushing; robot; magnetic stripe navigation; automatic charging; fuzzy control

0 引言

当前,机器人主要采用蓄电池供电,自动充电是 一项关键技术^[1-4]。机器人实现自动充电的关键是 要求机器人与充电桩之间的准确对接,机器人需要 准确识别充电桩位置与自定位^[5]。针对不同工作 环境和领域的机器人,国内外学者研究了适应特定 环境的机器人自动充电方法,并取得了一系列成果。 在充电桩和电极识别方面,机器人可通过摄像头识 别三维标识并寻找充电桩[1];无人驾驶小车通过激 光传感器扫描测距,并识别具有特征形状的充电 桩^[2];基于多传感器信息融合的安保机器人可以自 动寻找充电桩并进行充电[3];安装在机器人本体的 激光雷达传感器通过扫描测距搜索充电电极位 置^[4]。在机器人与充电桩准确对接方面,自动充电 系统结合摩擦力与磁场力,引导机器人与充电桩对 接,并实现误差补偿^[6];充电对接控制策略^[7]、充电 装置和定位算法^[8]也是研究的热点。在电源监控 方面,自动充电机器人监测系统具有自诊断功能,能 够主动并实时监测机器人电源^[9]。

在牛场奶牛养殖中,实施自动化饲喂是提高奶 牛产量、降低生产成本的重要途径^[10-14]。围绕奶牛 精细饲喂装备,国内学者在机械结构设计^[11]、饲喂 控制系统^[12-14]、饲草推送装置^[15-16]、饲草推送器自 动安全充电系统^[17]等方面开展了研究。本文设计 饲草推送机器人磁条导航充电系统,采用模糊比例-积分-微分(Proportional – integral – differential, PID) 控制方法,实现自动充电导航。

1 饲草推送机器人工作原理

1.1 工作环境

饲草推送机器人工作环境如图1所示,整个工 作区域分为自主运行和自动充电,自主运行部分完 成饲草推送作业,自动充电部分完成机器人自动安 全充电,这两部分构成饲草推送机器人连续的工作 环境。牛场中间为走廊,两边为牛栏,靠近牛栏走廊 堆放饲草,饲草推送机器人将饲草推送到饲喂区,供 奶牛食用。饲喂区是奶牛将头伸出牛栏吃饲料的区 域,饲草推送机器人不能进入该区域,以免碰撞奶 牛。饲草推送机器人按照设定的时间间隔、相对牛 栏的推送宽度和工作路径行走,将饲草推送到饲喂 区,保持牛栏旁的饲喂区内始终有足够的饲草。当 电量低于阈值时,机器人进入自动充电区域自动充 电。



如图2所示,该牛场环境属于半开放式,即饲草 推送机器人行走区域部分在室外,部分在室内,其中 自动充电区域在室外,对自动充电系统稳定性、可靠 性要求较高。



图 2 牛场环境 Fig. 2 Environment of cattle farm

1.2 总体结构

饲草推送机器人由机械部分和控制部分组成, 如图 3 所示,机械部分主要由行走底盘、自旋转饲草 推送装置、上盖等组成。底盘采用三轮行走机构,实 现驱动行走和灵活转向,同时起到支撑作用;其中 2 个驱动轮差速转向,由无刷电动机驱动,后面 1 个 从动轮为万向轮。以三轮底盘结构为基础,构建机 器人支撑机构和旋转推送机构。机器人在行进过程 中,通过自旋转饲草推送装置将饲草推入饲喂区,该 装置主要由一对外啮合齿轮、推送支撑机构、电动机 和旋转推送机构组成。旋转推送机构由回转轴承、 辐条和圆筒旋转外壳组成,辐条与回转轴承通过螺 栓进行连接,直流电动机经减速后驱动回转从动齿 轮,带动辐条转动,从而驱动圆筒旋转外壳转动,将 饲草推送至饲喂区内,完成推送功能。



图 3 饲草推送机器人结构简图

Fig. 3 Structure diagram of forage pushing robot 1. 驱动轮 2. 机架 3. 行走驱动电动机 4. 自旋转饲草推送装 置 5. 测距传感器 6. 上盖(内含控制箱) 7. 充电电极 8. 避 障传感器 9. 从动齿轮 10. 旋转驱动电动机及主动齿轮 11. 蓄 电池 12. 从动轮

如图 4 所示,主控制器对饲草推送机器人进行 管理和控制。从控制器是控制系统的数据采集单元 和运动控制单元。测距传感器、陀螺仪传感器和编 码器等传感器用于机器人的定位。其中,陀螺仪和 编码器是内传感器,陀螺仪用于确定机器人的航向, 编码器用于采集机器人的速度和测量机器人的行走 距离。测距传感器和避障传感器均为超声波传感 器。测距传感器用于测量机器人与牛栏之间的距 离。避障传感器用于测量机器人与牛栏之间的距 离。避障传感器用于规避障碍物。磁导航传感器用 于跟踪充电区域的导航磁条,实现机器人与充电桩 的对接。电流传感器和电压传感器用来检测饲草推 送机器人的电流和电池电压。



图 4 饲草推送机器人控制部分

Fig. 4 Control part of forage pushing robot

1.磁导航传感器 2.避障传感器 3.陀螺仪 4.从控制器 5.主 控制器 6.测距传感器 7.编码器 8.无刷电动机 9.电流电压 传感器

1.3 控制系统原理

如图 5 所示,控制系统硬件包含主控制器(型号 OK335XD)和从控制器(型号 MC9S12XS128)。 主控制器是精简指令集处理器(Advanced risc machine, ARM),通过控制器局域网络(Controller area network, CAN)总线与从控制器连接。从控制 器定时采集传感器的数值,同时进行机器人位姿的 计算,并将数据上传给主控制器,从而使主控制器获 知传感器数据和机器人的位姿信息。主控制器根据 控制要求,向从控制器发送对机器人的控制指令。 从控制器根据控制指令,输出脉冲宽度调制(Pulse width modulation,PWM)控制左右轮电动机的速度, 从而控制机器人的运动。



Fig. 5 Control system hardware block diagram of forage pushing robot

2 自动充电系统总体设计方案

2.1 工作原理

如图 6 所示,自动充电系统包括充电桩、机器人 充电控制部分。充电桩包含蓄电池充电器、充电电 路和充电电极等。机器人充电控制部分包含从控制 器、行走驱动模块、电源监控模块(ARM 终端)、传感 数据采集模块和继电器等部分。电源监控模块与从 控制器通信,接收来自从控制器的电源工作参数,并 将参数显示到电源监控模块界面。磁导航传感器实 现磁导航信号采集,机器人导航过程中,通过磁导航 传感器实时检测磁信号,经数据处理获得磁导航偏 差,从控制器通过 PWM 分别控制左、右行走电动机 转速,完成行走方向调整。





2.2 对接容错范围

图 7 中, 左侧为充电桩, 右侧为饲草推送机器 人, 自动充电系统采用上置电极对接方式, 饲草推送 机器人的充电接触片与充电桩的电极弹簧片相互挤 压实现电气导通。在对接电极部位建立坐标系 *XOY*,其中 *X* 轴为机器人前进方向,*Y* 轴水平垂直于 机器人前进方向,*Z* 轴垂直于地面。此时,电极长度 沿 *X* 轴方向,压缩行程沿 *Y* 轴方向,电极宽度沿 *Z* 轴方向。饲草推送机器人自动充电系统在对接 时,具备 *X* 轴对接容错范围 F_x 、*Y* 轴对接容错范围 F_y 和 *Z* 轴对接容错范围 F_z 。根据电极长度、电极 压缩行程、电极宽度,可以获得其值分别为 $F_x \in$ (-34.35 cm,34.35 cm)、 $F_y \in$ (-3 cm, 3 cm)、 $F_z \in$ (-2 cm, 2 cm)。



图 7 自动充电系统结构 Fig. 7 Structure of automatic charging system

2.3 软件设计

如图 8 所示,主程序模块的流程为:首先进行系 统初始化,然后进行传感器信息采集、充电导航控 制、电源工作参数传输和充电对接检测,最后进行充 电监控。充电导航控制时,实时采集饲草推送机器 人充电电极两端电压并判断是否对接成功,同时将 电源充电参数上传到 ARM 终端,若对接成功,则停 止运动并进行充电,否则继续进行导航控制。充电 时,实时监控充电电流,当电源充满后,断开充电电 路,充电结束。



2.4 自动充电导航路径

如图9所示, 饲草推送系统路径分为饲草推送

路径和充电导航路径,虚线框内自动充电区域,虚线 框外为饲草推送区域,以充电桩所在位置0点作为 饲草推送系统工作起点,同时也是工作终点。充电 导航路径是在自动充电区域内铺设的一条磁条路 径,即4→5→0→1,在蓄电池电量不足时,通过磁条 导航进入自动充电区域后,通过磁导航引导至位置 0,即充电位置,结合传感器与继电器实现对接充电, 并等待下一次工作。饲草推送路径即1→2→3→4, 通过遥控器或主控制器设置饲草推送系统工作参数 完成,包括工作时间、行走距离和推送宽度,切换到 自动模式后饲草推送系统即可按照设定路径自动巡 径工作。



Fig. 9 Automatic charging navigation path

3 自动充电磁条导航模糊控制方法

3.1 模糊 PID 控制系统模型

离散 PID 控制器的位置型控制方程为

$$v(n) = v_0 + K_p e(n) + K_i \sum_{i=1}^{n} e(i) + K_d (e(n) - e(n-1))$$
(1)

式中 v(n)——第n次采样时刻点驱动轮速度,m/s

 v_0 ——驱动轮的初始速度,m/s

K_p——比例系数

K_i——积分系数

K_d——微分系数

PID 控制器以磁导航偏差 e(n)作为输入,以饲 草推送机器人驱动轮轮速 v(n)为输出。饲草推送 机器人具有强的非线性,难以确定其精确的数学模 型。常规 PID 控制器 3 个系数固定,当磁导航偏差 值大时,可能出现较大的振荡或响应速度太慢,导致 导航失败。因此,本文采用模糊控制技术实现 PID 控制器系数的实时调整。

如图 10 所示,磁导航控制系统输入为预期磁导 航路径,输出为饲草推送机器人实际磁导航路径,磁 导航传感器检测实际磁导航路径,由此构成一个完 整的反馈系统。模糊控制器可实现 PID 控制器 3 个 参数的实时调整^[17-19]。模糊控制器以磁导航偏差 e、磁导航偏差变化率 e_c 作为输入,模糊控制器输出 为 PID 参数调整量,即:比例系数调整值 ΔK_p 、积分 系数调整值 ΔK_i 和微分系数调整值 ΔK_d 。



图 10 磁导航控制系统框图

Fig. 10 Block diagram of magnetic navigation control system

$$v_{L}(n) = v_{0L} - (K_{p} + \Delta K_{p})e(n) - (K_{i} + \Delta K_{i}) \cdot \sum_{i=1}^{n} e(i) - (K_{d} + \Delta K_{d})(e(n) - e(n-1))$$
(2)

式中 v_L(n)——第 n 次采样时刻点的左驱动轮速 度,m/s

$$v_{0L}$$
一左驱动轮的初始速度,m/s
$$v_{R}(n) = v_{0R} + (K_{p} + \Delta K_{p})e(n) + (K_{i} + \Delta K_{i}) \cdot \sum_{i=1}^{n} e(i) + (K_{d} + \Delta K_{d})(e(n) - e(n-1))$$
(3)
式中 $v_{R}(n)$ 第 n 次采样时刻点的右驱动轮速

度,m/s

v_{0R}——右驱动轮的初始速度,m/s

饲草推送机器人磁导航采用差速实现运动方向 控制,可得到其左、右驱动轮轮速的模糊 PID 控制律 如式(2)、(3)所示。其中,由于左、右电动机采用同 种型号,左、右电动机 PID 控制器系数初始值设为一 致。将饲草推送机器人左、右轮速转换成对应驱动 电动机角速度,控制器输出对应占空比的 PWM 信 号控制驱动电动机转速。

3.2 模糊控制器规则设计

模糊控制器的核心是制定合理有效的模糊规则^[20]。根据专家经验和大量试验可知,磁导航偏差、偏差变化率与 ΔK_p 、 ΔK_i 和 ΔK_d 之间存在最优调整关系。结合磁导航传感器特性和试验得到模糊控制器的论域和模糊子集:

(1)磁导航偏差 e 论域为[-8,8],单位 cm;用
7 个模糊子集涵盖 e:正大(PB)、正中(PM)、正小(PS)、零(0)、负小(NS)、负中(NM)和负大(NB)。

(2)磁导航偏差变化率 e_c论域为[-4,4],单位
 cm/s;用3个模糊子集涵盖 e_c:正(PS)、零(0)、
 负(NS)。

(3)比例系数调整量 ΔK_p 论域为[-3,3];通过 5 个模 糊 子 集 涵 盖 ΔK_p : 正大(PB)、正小(PS)、 零(0)、负小(NS)和负大(NB)。 (4)积分系数调整量 ΔK_i 的论域为[-2,2];通 过5 个模糊子集涵盖 ΔK_i :大(PB)、正小(PS)、 零(0)、负小(NS)和负大(NB)。

(5) 微分系数调整量 ΔK_a 的论域为[-3,3]; 通 过 5 个模糊子集涵盖 ΔK_a : 正大(PB)、正小(PS)、 零(0)、负小(NS)和负大(NB)。

表 1~3 分别是 ΔK_{p} 、 ΔK_{i} 和 ΔK_{a} 调整的模糊规则。将模糊控制移植到饲草推送机器人处理器时, 需通过 Matlab 产生对应输出量的模糊规则表,即将 模糊规则转换成控制器可直接处理的数字量,控制 器按照查表形式获取模糊输出。模糊推理系统按照 上述表中规则,根据实际的 e 和 e_{e} 的值,进行近似推 理获得 PID 控制器 3 个系数的调整值,实现系数的 动态调整。

表1 比例系数调整的模糊规则

Tab. 1 Fuzzy rule for adjustment of ratio coefficient

<i>e</i> _c	e				
	NB	NS	0	PS	PB
NS	PB	NB	PS	NB	PB
0	PS	NS	PS	NS	PS
PS	\mathbf{PS}	NS	PS	NS	PB

表 2 积分系数调整的模糊规则

Tab. 2 Fuzzy rule for adjustment of integral coefficient

e_{c}	e					
	NB	NS	0	PS	PB	
NS	PB	PS	PS	PS	NB	
0	NS	PS	0	PS	NS	
PS	NS	PB	PS	PB	NB	

表 3 微分系数调整的模糊规则

Tab.3 Fuzzy rules for adjustment of differential

coefficients

e _c	e				
	NB	NS	0	PS	PB
NS	PB	NS	PS	NS	PB
0	PS	NS	\mathbf{PS}	NS	PS
PS	PB	NB	PS	NB	PB

图 11 是比例系数调整规则,磁导航偏差绝对值 较大时,比例系数调整值也相应较大。

图 12 是积分系数调整规则,当磁导航偏差相对 较小时,适当增大积分系数,积分环节可以持续累积 偏差,然后累积后的偏差作为控制输入以减小稳态 误差。

图 13 是微分系数调整规则,当磁导航偏差较大时,应适当增大微分系数,微分环节可以提前预测偏 差变化趋势,实现预测与反馈控制。

3.3 模糊 PID 控制算法流程

如图 14 所示, 饲草推送机器人控制器采用查表



6

图 11 比例系数调整规则

Fig. 11 Regulation of proportional coefficient adjustment



图 12 积分系数调整规则 Fig. 12 Regulation of integral coefficient adjustment



图 13 微分系数调整规则



的形式执行模糊 PID 控制算法。首先采集第 n 次采 样时刻点的磁导航偏差 e(n),并对 e(n)的范围进 行判断,限制其值在规定的论域内,然后计算第 n 次 采样时刻点的磁导航偏差变化率 e_c(n),同理,对其 范围进行判断,限制其值在规定的论域内,并将 e(n)、e_c(n)模糊化,然后通过查询模糊控制规则表 获取 PID 控制器系数调整值,得到调整后的 PID 控 制器系数,其次通过 PID 算法计算出饲草推送机器 人左、右轮的控制信号 PWM 值,实现饲草推送机器 人行走方向和速度的调整,最后序号 n 累加 1,循环 执行模糊 PID 控制算法。

4 试验与分析

如图 15 所示,充电桩安装于充电区域指定位



Fig. 14 Fuzzy PID control algorithm flow

置,采用 220 V 交流电供电;充电桩为封闭结构,其 电极外伸,只有当内部充电电路导通时,电极才带 电,否则电极不带电,充电桩工作时,绿色的电源指 示灯亮,指示充电桩工作状态。ARM 终端安装于饲 草推送机器人上。在自动充电区域安装导航磁条, 导航磁条按预先设计的导航路径进行安装,包括直 线段和圆弧段,充电导航起点位于牛场走廊入口处, 充电导航终点位于牛场走廊入口的另一侧。



图 15 自动充电系统试验 Fig. 15 Test of automatic charging system 1. 饲草推送机器人 2. 导航磁条 3. 充电桩

表4中,11次对接试验成功率100%。11次试验中,当磁导航偏差绝对值取得最大值时,对应的PID 控制器系数的调整值如图16所示。其中,比例系数调整值 ΔK_{μ} 最大值为1.28,最小值为1.03;积分系数调整值 ΔK_{i} 最大值为0.13,最小值为0.06;微分系数调整值 ΔK_{a} 最大为-1.18,最小值为-1.5。

图 17 是每次试验中 *X*、*Y* 和 *Z* 方向的对接偏差 值。*X* 轴最大对接偏差绝对值 | *E*_x |_{max} = 4.1 cm, 在

表 4 磁导航偏差和对接状态 Tab.4 Navigation deviation and docking state of docking test

试验	最大磁导航偏差绝	最大磁导航偏差变化率	对接
序号	对值 e _{max} /cm	绝对值 e _c _{max} /(cm·s ⁻¹)	状态
1	2.0	1.1	成功
2	2.1	0.9	成功
3	2.6	1.4	成功
4	1.5	1.0	成功
5	1.9	0.8	成功
6	2.4	1.1	成功
7	2.1	1.3	成功
8	1.1	1.6	成功
9	1.6	0.9	成功
10	2.5	1.4	成功
11	2.0	2.1	成功



图 16 PID 控制器系数调整值 Fig. 16 Coefficient adjustment value of PID controller

X 轴对接容错范围(-34.35 cm, 34.35 cm)内; Y 轴 最大对接偏差绝对值 $|E_y|_{max} = 1.9$ cm, 在 Y 轴对接 容错范围(-3 cm, 3 cm)之内;Z轴最大对接偏差绝 对值 $|E_z|_{\text{max}} = 0.7 \text{ cm}$,在Z轴对接容错范围 (-2 cm, 2 cm)内。



5 结论

(1)采用模糊 PID 控制自动充电导航,结合磁导航传感器特性和试验,获得模糊控制器的输出参数调整规则。磁条导航充电对接试验结果表明,当磁导航偏差绝对值|e|为最大值时,比例系数调整值 ΔK_{μ} 最大值为1.28,最小值为1.03;积分系数调整值 ΔK_{i} 最大值为0.13,最小值为0.06;微分系数调整值

(2)磁条导航充电对接试验表明,通过模糊 PID 控制,PID 控制器系数可进行自适应修正。X 轴、Y 轴 和 Z 轴最大对接偏差绝对值分别是4.1、1.9、0.7 cm,对 接偏差均在容错范围内,可满足磁导航精度要求。

- 参考文献
- 1 NOURBAKHSH I R, BOBENAGE J, GRANGE S, et al. An affective mobile robot educator with a full-time job [J]. Artificial Intelligence, 1999, 114(1-2):95-124.
- 2 LUO C, WU Y T, KRISHNAN M, et al. An effective search and navigation model to an auto-recharging station of driverless vehicles [C] // IEEE Symposium Series on Computational Intelligence, IEEE, 2015:100-107.
- 3 CHIEN T L, SU K L, GUO H. The multiple interface security robot-WFSR II [C] // Safety, Security and Rescue Robotics, Workshop, 2005 IEEE International. IEEE, 2005:47 - 52.
- 4 SU K L, LIAO Y L, LIN S P, et al. An interactive auto-recharging system for mobile robots [J]. International Journal of Automation & Smart Technology, 2014, 4(1):43-53.
- 5 LUO R C, HUANG J T, CHEN O. A triangular selection path planning method with dead reckoning system for wireless mobile sensor mote[C] // IEEE International Conference on Systems, Man and Cybernetics. IEEE, 2007:162-168.
- 6 ROH S G, PARK J H, SONG Y K, et al. Flexible docking mechanism using combination of magnetic force with errorcompensation capability [C] // IEEE International Conference on Automation Science and Engineering. IEEE, 2008:697-702.
- 7 LUO R C, LIAO C T, SU K L, et al. Automatic docking and recharging system for autonomous security robot [C] // IEEE/RSJ International Conference on Intelligent Robots and Systems, IEEE, 2005:2953 - 2958.
- 8 万树春.基于双目视觉的充电插座目标定位算法研究[D].长春:吉林大学,2015. WAN Shuchun.Study of electrical outlet localization algorithm based on binocular vision[D]. Changchun: Jinlin University, 2015. (in Chinese)
- 9 SU K L, CHIEN T L, LIANG C Y. Develop a self-diagnosis function auto-recharging device for mobile robot[C] // Safety, Security and Rescue Robotics, Workshop, 2005 IEEE International. IEEE, 2005:1-6.

http://www.jcsam.org/jcsam/ch/reader/view_abstract.aspx? flag = 1&file_no = 20180506&journal_id = jcsam. DOI: 10. 6041/j.issn.1000-1298.2018.05.006.

LIU Deying, WANG Jialiang, LIN Xiangze, et al. Automatic identification method for *Sogatella furcifera* based on convolutional neural network [J/OL]. Transactions of the Chinese Society for Agricultural Machinery, 2018,49(5):51-56. (in Chinese)

 15 卢伟,胡海阳,王家鹏,等.基于卷积神经网络面部图像识别的拖拉机驾驶员疲劳检测[J].农业工程学报,2018, 34(7):192-199.

LU Wei, HU Haiyang, WANG Jiapeng, et al. Tractor driver fatigue detection based on convolution neural network and facial image recognition [J]. Transactions of the CSAE, 2018, 34(7):192-199. (in Chinese)

- 16 GAVRIILIDIS A, VELTEN J, TILGNER S, et al. Machine learning for people detection in guidance functionality of enabling health applications by means of cascaded SVM classifiers [J]. Journal of the Franklin Institute, 2018, 355(4):2009-2021.
- 17 马蓓蓓. 基于 HOG 特征的车辆检测技术研究[D]. 广州: 华南理工大学,2015.
 MA Beibei. The technology research of vehicle detection based on HOG features[D]. Guangzhou: South China University of Technology, 2015. (in Chinese)
- 18 GREENHALGH J, MIRMEHDI M. Real-time detection and recognition of road traffic signs [J]. IEEE Transactions on Intelligent Transportation Systems, 2012, 13(4):1498 - 1506.
- 19 徐渊,许晓亮,李才年,等.结合 SVM 分类器与 HOG 特征提取的行人检测[J].计算机工程,2016,42(1):56-60,65. XU Yuan, XU Xiaoliang, LI Cainian, et al. Pedestrian detection combining with SVM classifier and HOG feature extraction[J]. Computer Engineering, 2016, 42(1): 56-60, 65. (in Chinese)
- 20 吴迪,蔡晓东,华娜,等. 基于 HOG 和 SVM 的级别自适应车型识别算法[J]. 桂林电子科技大学学报, 2016, 36(1): 23-28.

WU Di, CAI Xiaodong, HUA Na, et al. A level-adaptive algorithm for vehicle types recognition algorithm based on HOG and SVM[J]. Journal of Guilin University of Electronic Technology, 2016, 36(1):23 - 28. (in Chinese)

(上接第7页)

- 10 贾楠, 杜松怀, 李蔚,等. 我国自动化奶牛饲喂技术及装备研究进展[J]. 中国畜牧杂志, 2015, 51(22):51-55. JIA Nan, DU Songhuai, LI Wei, et al. Progress in automatic feeding equipment for dairy cattle[J]. Chinese Journal of Animal Science, 2015, 51(22):51-55. (in Chinese)
- 11 焦盼德,贺成柱,杨军平.奶牛智能推料机器人的研制[J].中国农机化学报,2018,39(1):74-77. JIAO Pande, HE Chengzhu, YANG Junping. Development and manufacture of intelligent push feed robot for cows[J]. Journal of Chinese Agricultural Mechanization, 2018,39(1):74-77. (in Chinese)
- 12 杨亮,潘晓花,郑姗姗,等. 奶牛饲喂自动机电控制系统的设计与试验[C]//中国畜牧兽医学会信息技术分会学术研讨 会, 2017.
- 13 高振江,郭跃虎,蒙贺伟,等. 自走式奶牛精确饲喂机控制系统[J/OL]. 农业机械学报, 2012, 43(11):226-230. http: //www.j-csam.org/jcsam/ch/reader/view_abstract.aspx? file_no = 20121142&flag = 1. DOI: 10.6041/j.issn.1000-1298. 2012.11.042.

GAO Zhenjiang, GUO Yuehu, MENG Hewei, et al. Design of self-propelled precise feeding machine control system for single dairy cow[J/OL]. Transactions of the Chinese Society for Agricultural Machinery, 2012, 43(11):226-230. (in Chinese)

14 蒙贺伟,郭跃虎,高振江,等. 双模自走式奶牛精确饲喂装备设计与试验[J/OL]. 农业机械学报,2013,44(2):52-56. http://www.j-csam.org/jcsam/ch/reader/view_abstract.aspx? file_no = 20130211&flag = 1. DOI:10.6041/j.issn.1000-1298. 2013.02.011.

MENG Hewei, GUO Yuehu, GAO Zhenjiang, et al. Design and experiment on dual-mode self-propelled precise feeding equipment for dairy cow[J/OL]. Transactions of the Chinese Society for Agricultural Machinery, 2013, 44(2):52-56. (in Chinese)

- 15 吴刚, 王晨, 李世雄, 等. 一种饲草推送装置: 201510606968.3[P]. 2018-02-09.
- 16 谭彧,李景行,李宝胜,等.一种基于摩擦随动回转的饲草推送装置:201710067992.3 [P]. 2017-06-13.
- 17 吴刚, 王晨, 李世雄, 等. 一种饲草推送器的自动安全充电系统: 201510671051.1 [P]. 2018-03-13.
- 18 仇成群,刘成林,沈法华,等. 基于 Matlab 和模糊 PID 的汽车巡航控制系统设计[J]. 农业工程学报, 2012, 28(6): 197-202. QIU Chengqun, LIU Chenglin, SHEN Fahua, et al. Design of automobile cruise control system based on Matlab and fuzzy PID [J]. Transactions of the CSAE, 2012, 28(6): 197-202. (in Chinese)
- 19 刘浩蓬,龙长江,万鹏,等. 植保四轴飞行器的模糊 PID 控制[J]. 农业工程学报,2015,31(1):71-77. LIU Haopeng, LONG Changjiang, WAN Peng, et al. Fuzzy self-adjusting proportion integration differentiation for eppo quadrocopter[J]. Transactions of the CSAE, 2015,31(1):71-77. (in Chinese)
- 20 苏中滨,章宗鑫,马晨茗,等. 模糊 PID 控制无人自转旋翼机飞行姿态仿真[J]. 东北农业大学学报, 2018, 49(2):64-72. SU Zhongbin, ZHANG Zongxin, MA Chenming, et al. Simulation of fuzzy PID control on flight attitude of unmanned autogyro [J]. Journal of Northeast Agricultural University, 2018, 49(2): 64-72. (in Chinese)