文章编号: 2095-2163(2020)11-0065-05

中图分类号: TP242.2 文献标志码: A

六自由度机械臂轨迹规划研究与仿真

曾 波, 吴钦木, 郑 飞(贵州大学 电气工程学院, 贵阳 550025)

摘 要:本文以六自由度机械臂为研究对象,针对机械臂在实际运动过程中,经过连续路径点的始末两点间轨迹规划问题,采用B样条曲线插值算法实现轨迹规划。利用 Matlab Robots Toolbox 建立 PUMA560型工业机器人模型,并在此基础上通过该 方法得到机械臂始末两端关节角度变化曲线,通过机械臂逆运动学求解,得到末端运动轨迹曲线。仿真结果显示,B样条曲线 能有效完成机械臂的轨迹规划。

关键词: B 样条; 机械臂; 轨迹规划; 六自由度; PUMA560

Research and Simulation of 6-DOF manipulator trajectory planning

ZENG Bo, WU Qinmu, ZHENG Fei

(School of Electrical Engineering, Guizhou University, Guiyang 550025, China)

(Abstract) In this paper, the 6-DOF manipulator is taken as the research object, aiming at the trajectory planning problem of the manipulator when it passes through the first and last points of continuous path points in the actual motion process, the B-spline curve interpolation algorithm is adopted to realize trajectory planning. The model of the PUMA560 industrial robot was established by using MATLAB Robots Toolbox, and on this basis, the Angle change curve of the joint at both ends of the manipulator was obtained by using this method, and the trajectory curve of the end was obtained by solving the inverse kinematics of the manipulator. The simulation results show that the B-spline curve can effectively complete the trajectory planning of the manipulator. **[Key words]** B-spline; Mechanical arm; Trajectory planning; Six degrees of freedom; PUMA560

0 引 言

近年来,机械臂在各个领域得到广泛的应用与 认可。现如今的机械臂为适应各种特殊与复杂的工 作状况,自由度的数目也越来越多[1],而机械臂数 目的提高带来的是整个机械臂控制系统复杂度的增 加。轨迹规划是整个机械臂运动系统中十分重要的 组成部分^[2],因此合理有效的轨迹规划算法,是保 证机械臂准确高效运行的关键所在。轨迹规划通常 又可分别在笛卡尔空间以及关节角度空间中进 行^[3],根据轨迹规划的初始条件,两种规划方法又 可以互相转换。相比笛卡尔空间中的规划方法,前 者计算相对简单并且不会发生机构的奇异性问 题^[4]。在笛卡尔规划空间中最明显的特点就是末 端轨迹能直接确定,但需要进行庞大的求逆解运算 工作,这也是笛卡尔空间规划下出现角速度失控的 主要原因。因此,该方法主要用于特殊的工况作业, 而如今机械臂的控制系统大多都采用关节空间轨迹 规划的方法^[5]。

本文以六自由度机械臂 PUMA560 为研究对

象,在 Matlab 下通过 Matlab Robots Toolbox 中的函数进行编程,创建该机器人的运动学模型^[6]。在关节空间中利用三次均匀 B 样条插值算法,完成经过多个中间节点的始末两点间的轨迹规划,得到各个关节角度变化曲线^[7]。通过运动学求解,可以由机械臂 6 个关节的角度变化函数,计算得到机械臂末端的运动轨迹。将角度变化曲线映射为时间变量的函数,得到关节与时间对应的函数关系曲线表达式,机械臂的角速度和角加速度可由关节时间函数依次求导得到^[8],实现机械臂的轨迹规划与仿真。

1 Puma560 机器人模型建立

本文首先建立机械臂的运动学仿真模型,以完成机械臂仿真和运动轨迹规划工作。仿真研究所采用对象是 PUMA560 型工业机器人,该机械臂是由Unimation 公司生产的一种各关节都是转动关节的6R 结构机器人^[9]。该机器人的工业结构如图1所示。考虑到该机器人未知参数过多,以及本文仿真需求,采取一种更为简便且全面的描述方式,用于表示该机器人的位置、姿态以及该机械臂各个关节之

作者简介: 曾 波(1995-),男,硕士研究生,主要研究方向:机械臂控制;吴钦木(1975-),男,博士,教授,硕士生导师,主要研究方向:计算机 控制技术、运动控制、电动车控制;郑 飞(1995-),男,硕士研究生,主要研究方向:永磁同步电机控制。

通讯作者:吴钦木 Email:wqm-watlei@163.com

收稿日期: 2020-09-14

间的连杆关系^[10]。本文根据标准 D-H 参数法建立 机械臂运动学模型,由 PUMA560 机器人的工业结 构模型,建立如图 2 所示的连杆坐标系。



图 1 PUMA560 工业结构图 Fig. 1 PUMA560 industrial structure



图 2 PUMA560 实际模型连杆坐标系图

Fig. 2 Connecting rod coordinate system diagram of PUMA560 actual model

该机械臂模型的 D-H 连杆参数值和 6 个关节 的最大变化范围见表 1。在表中包含了描述相近两 连杆关系的参数变量。其中, θ_i 表示连杆之间公垂 线的夹角; α_i 表示其轴线之间的夹角; d_i 为相对位 置; a_i 是两连杆公共法线之间的距离。PUMA560 采取同大多数工业使用机器人类似的结构,其后 3 个关节 4、5 和 6 的关节轴线相交于同一点,并且这 3 个关节之间相互垂直,这种设计方法被广泛应用 在工业机器人中^[11]。

表 1 PUMA560 机器人连杆参数

Tab. 1	Connecting rod	parameters	of	PUMA560	robot
	0	•			

i	θ_{i}	$\alpha_{i-1}/(\circ)$	$d_{i-1} / \;(\mathrm{mm})$	$\alpha_{i-1} / \text{ mm}$	转动范围/(°)
1	θ_1	0	0	0	-160~160
2	θ_2	-90	0	149.09	-225~45
3	θ_3	0	431.8	0	-225~45
4	θ_4	-90	20.32	433.07	-110~170
5	θ_5	90	0	0	-100~100
6	θ_{6}	-90	0	56.25	-266~266

根据表1中的各连杆参数值,在 Matlab 下调用 Matlab Robots Toolbox 中的 Link 函数,分别组建6个 连杆,创建好各连杆之后再调用 SerialLink 函数将6 个连杆串联,以形成连杆坐标系。也可根据 PUMA560 其余参数做进一步设置。调用 Teach 函 数可进入示教模式,该模式下可以手动更改机械臂 位姿。由上述方法得到最终机器人运动学模型如图 3 所示。



2 三次 B 样条曲线构造

B 样条曲线可用于进行机械臂的一般轨迹规 划,该方法是在关节空间中进行的。其需要已知始 末两点间的多个中间节点,该方法被广泛应用于曲 线插值拟合中,具有可分段处理、导数连续以及局部 支撑性等优点^[12]。根据机械臂运动过程中的速度 以及加速度等大小的需要,可进行相应某段轨迹的 调整,而不用更改其余段轨迹曲线,这些优点使 B 样条曲线作为机械臂控制系统中的轨迹规划部分, 具有一定的使用价值^[13]。

2.1 均匀 B 样条基函数定义

均匀 B 样条基函数的定义为:

$$\frac{1}{2} N_{i,1}(t) = \begin{cases} 1, & t_i \leq t < t_{i+1} \\ 0, & \not \pm \dot{\Xi} \end{cases}$$

$$\frac{1}{2} N_{i,k}(t) = \frac{t - t_i}{t_{i,k} - t_i} N_{i,k-1}(t) + \frac{t_{i+k+1} - t}{t_{i+k+1} - u_{i+1}} N_{i+1,k-1}(t)$$
(1)

式中: *t* 为参数,*i* = 0,1,2,…,*n* - *k*,*k* > 1,由该式可以推导出 *k* 阶 *k* - 1 次均匀 *B* 样条的基函数。

2.2 三次 B 样条函数计算

设曲线中第 *i* 段三次均匀 B 样条函数的表达式为:

$$\theta_{i}(t) = X_{0}(t)V_{i-1} + X_{1}(t)V_{i} + X_{2}(t)V_{i+1} + X_{3}(t)V_{i+2}.$$
(2)

式中: t为时间参数,取值为 $0 \le t \le 1, V_i$ 为第i段曲

线上的多个控制点,可见某一段 B 样条曲线共由相 邻的4个控制点共同决定。(控制点的具体求解过 程与方法将在后续给出)X_i(t)为参数多项式,在此 假设三次多项式的表达式为:

$$\theta_i(t) = A_i t^3 + B_i t^2 + C_i t + D_i.$$
(3)

式中: A_i、B_i、C_i、D_i为待求多项式系数。根据整段 B 样条曲线的连续性以及两分段曲线在连接处值相 等, 即:

$$\theta_i(1) = \theta_{i+1}(0). \tag{4}$$

将式(4)代入式(2)中可以解得:

$$\dot{T} X_{3}(1) = X_{2}(0),
\dot{T} X_{2}(1) = X_{1}(0),
\dot{T} X_{1}(1) = X_{0}(0),
\dot{T} X_{1}(1) = X_{1}(0)$$
(5)

同时根据 B 样条曲线的一阶导和二阶导函数 在相邻两分段曲线的连续性可得:

$$\dot{\theta}_i(1) = \dot{\theta}_{i+1}(0) ,$$

$$\ddot{\theta}_i(1) = \ddot{\theta}_{i+1}(1) .$$
(6)

由式(6)与式(3)可解得:

$$\dot{X}_{0}(1) = \dot{X}_{3}(0), \dot{X}_{1}(1) = \dot{X}_{0}(0),$$

$$\dot{X}_{2}(1) = \dot{X}_{1}(0), \dot{X}_{3}(1) = \dot{X}_{2}(0),$$

$$\dot{X}_{0}(1) = \dot{X}_{3}(0) = 0, \dot{X}_{1}(1) = \dot{X}_{0}(0),$$

(7)

 $\ddot{X}_0(1) = \ddot{X}_3(0) = 0, \ddot{X}_1(1) = \ddot{X}_0(0).$

根据坐标变换的不变性,即基函数的规范性可得:

$$X_0(t) + X_1(t) + X_1(t) + X_1(t) = 1.$$
 (8)

根据式(5)~(7)可解得 $X_i(t)$ 的相应系数。再 根据式(2)可解得第 i 段三次 B 样条函数为: $\theta_i(t) =$

$$(1/6) \begin{bmatrix} 1 & t & t^{2} & t^{3} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \acute{e} & 1 & 4 & 1 & 0 \downarrow \acute{e}^{V_{i-1}} \downarrow \\ \acute{e} & 3 & 0 & 3 & 0 \downarrow \acute{e}^{V_{i}} \downarrow \\ \acute{e} & 3 & -6 & 3 & 0 \downarrow \acute{e}^{V_{i+1}} \downarrow \\ \acute{e} & -1 & 3 & -3 & 1 \downarrow \acute{e}_{V_{i+2}} \downarrow \end{pmatrix}$$

$$(9)$$

式(9)给出了三次均匀 B 样条函数的矩阵表达 式。根据此式,只需计算出各控制点,即可计算出函 数表达式。而为求取控制点,就需要已知机械臂始 末两点间的至少 4 个中间节点,在已知中间路径节 点下,可通过逆运动学求解,由笛卡尔坐标获得各关 节的中间角度值^[14],进而求解各控制点。中间各关 节变量值见表 2。

表 2 各中间节点关节角度值

Tab. 2	Joint angle	of each	intermediate node	

路径点 P	$\theta_1 / \left({}^\circ \right)$	$\theta_2 / \left({}^\circ \right)$	$\theta_3 / \left({}^\circ \right)$	$\theta_4 / \left(\begin{array}{c} \circ \end{array} \right)$	$\theta_5 / \left({}^\circ \right)$	$\theta_{6} / \left(\begin{smallmatrix} \circ \\ \circ \end{smallmatrix} \right)$
1	15	20	40	10	15	35
2	55	35	150	60	-40	-25
3	125	-40	115	105	-65	10
4	95	-70	50	30	5	65
5	-5	-15	-5	-80	40	-5
6	-55	25	45	-25	-10	30

设 P_i 为中间路径点,则 P_i 点相邻两曲线满足表达式:

 $\theta_{i-1}(1) = \theta_i(0) = P_i$ (*i* = 1,2,...,6). (10) 根据式(4)和式(9)可求得:

P_i = (1/6)(V_{i-1} + 4V_i + V_{i+1}). (11) 在机械臂实际运动中,始末两点间通常满足速 度为零的条件。加入该边界条件再由式(10)可以 得到表达式:

								áV ù	40 N
é-	1	0	1	0	0	0	0	0ù °'°4	80 A
e ê	1	4	1	0	0	0	0	UÊV1Ú Oúêú	êP₁ú ê ú
ê ê	0	1	4	1	0	0	0	0 ^ú êV₂ú Úêú	ê ^P 2ú
ê	0	0	1	4	1	0	0	0ú ê ^V ³ú	e _P u ∠ê ³ ú
ê ê	0	0	0	1	4	1	0	$0^{\acute{U}} \hat{\hat{e}}_{V_4} \hat{U}^=$	$\hat{\mathbf{e}}_{P_4}$ ú
ê	0	0	0	0	1	4	1	0ú ê _{V-} ú	e u êP₂ú
ê ê	0	0	0	0	0	1	4	1 ^ú ê [°] ú úêV₄ú	ê ú ê ú
ê	0	0	0	0	0	- 1	0		ê0⊎
								U / U	(10)

(12)

由式(11)可以求得各控制点,将求得的各个控制 点的值代入式(8)可求得各段 B 样条函数表达式。

3 仿真实例

由上述求取的 B 样条函数表达式,计算得到机 械臂关节函数表达式,再通过运动学求解,得到笛卡 尔坐标下运动轨迹。运动学求解可借助 Matlab Robots Toolbox 中的 fkine 函数进行求解,求解出机 器人的位姿奇次变化矩阵,即笛卡尔坐标下机器人 末端坐标系相对于基坐标系的位姿^[15]。根据上述 三次均匀 B 样条曲线,最终得到笛卡尔坐标下机械 臂末端运动轨迹曲线如图 4 所示。

为进行机械臂运动仿真,在本仿真后续模块中, 分别对角速度以及角加速度进行处理。轨迹规划通 常指机器人的位置和姿态等随时间变化的函数。在 关节空间规划中可以很容易的获取到各关节的角 速度和角加速度,各关节仿真结果如图 5~图 10 所 示。



Fig. 4 Trajectory curve of terminal motion



图 5 第一关节仿真结果图

Fig. 5 Simulation results of the first joint









图 8 第四关节仿真结果图

Fig. 8 Simulation results of the fourth joint



图 10 第六关节仿真结果图

Fig. 10 Simulation results of the sixth joint

从以上仿真结果图可以看出,机械臂各关节角 位移曲线光滑且平稳,变化率较小,能有效提高机器 人的工作效率,避免机器人末端出现抖动。角速度 曲线以及角加速度曲线在整个运行过程中无不连续 和不平稳情况发生,且各曲线在连接处过度平稳。 仿真结果表明,机械臂在各个分段区间运动过程中 稳定无突变,能有效避免轨迹规划不合理造成对机 器人的冲击。

4 结束语

本文以六自由度机器人为研究对象,建立机器 人的运动学模型并采用三次均匀 B 样条插值法轨 迹进行规划。首先在 matlab 中借助 Matlab Robots Toolbox 建立 PUMA560 机器人的运动学模型,随后 通过本文方法得到关节位移函数曲线及机器人的末 端轨迹。仿真结果验证了该方法的合理有效性,同 时整个机械臂运动过程平稳且无突变,各关节的角 位移、角速度以及角加速度曲线平滑,能够有效避免 运动过程中对机器人的冲击和振动,同时该方法的 局部支撑性可以进行后续的轨迹优化处理。

参考文献

- [1]任伟,江明.六自由度机械臂轨迹规划算法研究_任伟[J]. 安徽
 工程大学学报, 2019, 34(6): 52-59.
- [2] 娄军强,魏燕定,李国平,等. 基于遗传优化算法的柔性机械臂 抑振轨迹规划研究[J]. 振动与冲击, 2016, 35(11): 1-6, 40.
- [3] QIU H, ZHANG H, HU P, et al. Recent Advances on Manipulator Trajectory Planning Methods [J]. Recent Patents on Mechanical Engineering, 2020, 13(4).
- [4] 马宇豪,梁雁冰.一种基于六次多项式轨迹规划的机械臂避障 算法[J].西北工业大学学报,2020,38(2):392-400.
- [5] BADAWY A. Dual-well Potential Field Function for Articulated Manipulator Trajectory Planning [J]. Alexandria Engineering Journal, 2016, 55(2):1235-1241.
- [6] BAGHLI FZ, BAKKALI LE, LAKHAL Y. Optimization of Arm Manipulator Trajectory Planning in the Presence of Obstacles By

(上接第64页)

5 结束语

本文在 Unet 网络的基础上,将其主干特征提取 网络替换为 MobileNetv2,减少模型的参数,降低模 型的计算量。并在网络结构中嵌入了 SENet 模块, 增强特征提取网络,对于有效特征信息进行加权。 实验结果表明,改进后的 SEMobileNetv2 网络结构与 原来的网络结构在分类精度上提高了 1.6%。验证 了改进后 Unet 分割网络相对于原网络在分割精度 上提高了 1.8%。本文的方法在分割精度上有了一 定的提升,但是训练集数据不够丰富,测试环境为静 态,后续应进一步增强模型的泛化能力。

参考文献

- [1] 黄汝田, 董明利, 骆飞,等. 基于消失点列的形状识别方法[J]. 计算机工程与设计, 2018, 39(5): 1433-1438.
- [2]黄新,林倩.一种基于双极系数法的斑马线检测改良方法[J]. 计算机应用与软件,2017,34(12):202-205,265.
- [3] 周飞燕,金林鹏,董军.卷积神经网络研究综述[J].计算机学报, 2017, 40(6): 1229-1251.
- [4] LONG J, SHELHAMER E, DARRELL T. Fully convolutional networks for semantic segmentation [J]. IEEE Transactions on Pattern Analysis & Machine Intelligence, 2014, 39(4):640–651.

Ant Colony Algorithm [J]. Procedia Engineering, 2017, 181: 560-567.

- [7] 陈运胜. 基于机构运动解耦控制的数控机床抖振参数辨识[J]. 智能计算机与应用, 2020, 10(6): 230-233.
- [8] 高涵,张明路,张小俊. 冗余机械臂空间轨迹规划综述[J]. 机械 传动, 2016, 40(10): 176-180.
- [9] ZHU Y, YANG C, WEI Q, et al. Human robot Shared Control for Humanoid Manipulator Trajectory Planning [J]. The Industrial Robot, 2020, 47(3).
- [10] Robotics-Androids; Findings From State Key Laboratory Provides New Data About Robotics - Androids (human - robot Shared Control for Humanoid Manipulator Trajectory Planning) [J]. Journal of Engineering, 2020.
- [11]赵皓,刘满禄,张华. 基于三次非均匀 B 样条的 6DOF 机械臂轨 迹规划[J]. 机械人技术与应用,2016,174(6):43-48.
- [12] 殷凤健,梁庆华,程旭,等. 基于时间最优的机械臂关节空间轨 迹规划算法[J]. 机械设计与研究, 2017, 33(5): 12-15.
- [13] PAUL G, KWOK N, LIU D. A Novel Surface Segmentation Approach for Robotic Manipulator-based Maintenance Operation Planning [J]. Automation in Construction, 2013, 29 (1): 136-147.
- [14] 游文辉, 王秀锋, 鲁文其, 等. 工业机械臂的轨迹规划插补系统 设计[J]. 机电工程, 2019, 36(2): 190-196.
- [15]李玉齐. 六自由度机械臂轨迹规划与协调仿真研究[J]. 电子测量技术, 2018, 41(2): 50-54.
- [5] RONNEBERGER O, FISCHER P, BROX T. Unet: Convolutional networks for mutilmodality isointense infant brain image segmentation[J]. NeuroImage, 2015, 8:1342.
- [6] HE K, GKIOXARI G, PIOTR DOLLÁR, et al. Mask RCNN [C]// 2017 IEEE International Conference on Computer Vision (ICCV). IEEE, 2017.
- [7] CHEN L C, PAPANDREOU G, KOKKINOS I, et al. DeepLab: Semantic Image Segmentation with Deep Convolutional Net-s, Atrous Convolution, and Fully Connected CRFs [J]. IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence, 2018, 40(4):834–848.
- [8] SANDLER M, HOWARD A, ZHU M, et al. MobileNetv2: Inverted residuals and linear bottlenecks[C]//IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition Salt Lake City: IEEE, 2018;4510-4520.
- [9] HU J, SHEN L, ALBANIE S, et al. Squeeze and axcitation networks[C]//Pro of 2018 IEEE/CVF Conference on Computer Vision and Pattern Recognition. Salt Lake City: IEEE Computer Society. 2018: 7132-7141.
- [10] OPSCHOOR J A A, PETERSEN P C, SCHWAB C. Deep ReLU networks and high-order finite element methods[J]. Analysis and Applications, 2020.
- [11] HU J, SHEN L, SUN G. Squeeze-and-excitation networks [C]. Proceedings of the IEEE conference on computer vision and pattern recognition, 2018, 7132-7141.