

基于神经网络的飞行控制性能的在线监测与评估

1 课题研究背景

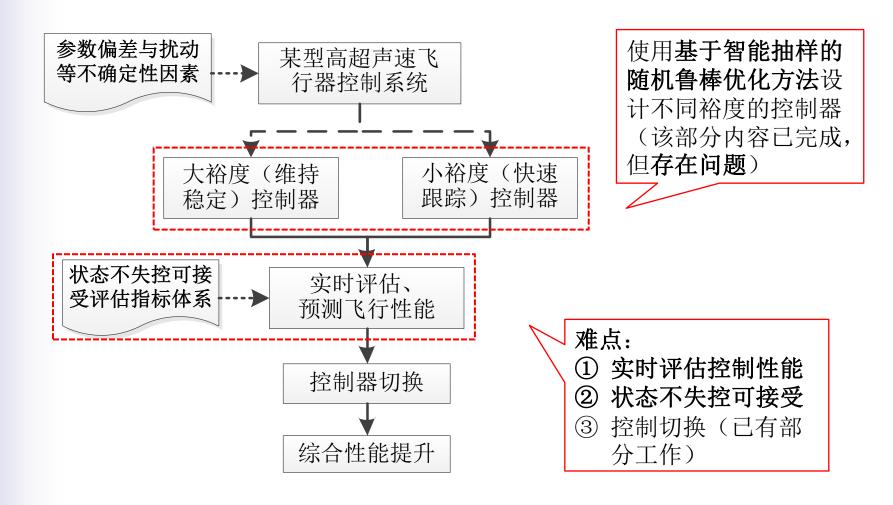
2 研究过程与结果

3 总结与问题



1课题研究背景

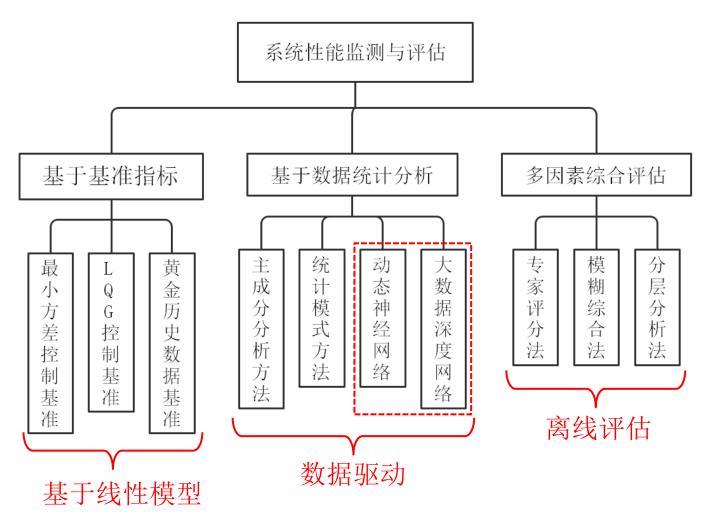
▶ 项目背景: 稳定与跟踪综合性能提升的姿态控制技术研究





1课题研究背景

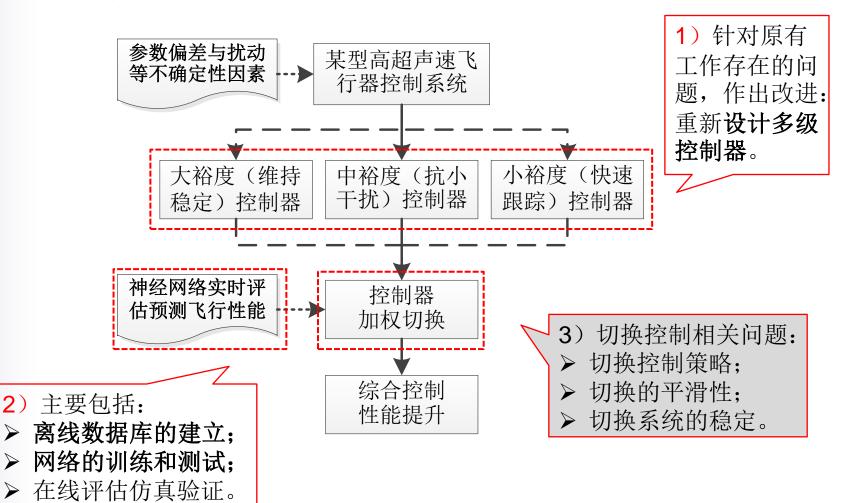
▶ 方法调研: 控制系统性能评估方法

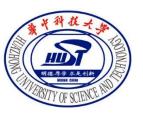


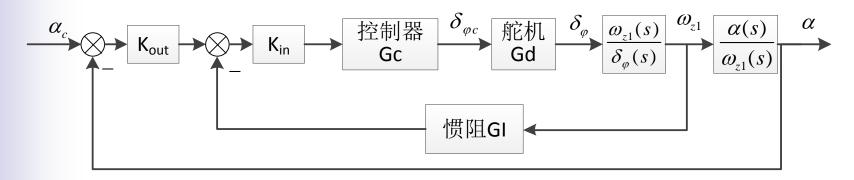


2 研究过程与结果

2.1 主要研究内容







俯仰通道控制结构框图

$$ightharpoonup$$
 内环校正网络(控制器): $G_c(s) = \frac{1 + bs / \omega_1}{1 + s / \omega_1}$

> 内环开环传函:
$$G_{in}(s) = K_{in}G_{c}(s)G_{d}(s)G_{l}(s)\frac{\omega_{z1}(s)}{\delta_{\varphi}(s)}$$

》外环开环传函:
$$G_{out}(s) = K_{out} \cdot K_{in} \cdot \frac{G_c(s)G_d(s)\frac{\alpha(s)}{\delta_{\varphi}(s)}}{1 + K_{in}G_c(s)G_d(s)G_I(s)\frac{\omega_{z1}(s)}{\delta_{\varphi}(s)}}$$



原参数设计过程:

▶ 基于全弹道性能值优化校正网络参数;

▶ 按照给定的控制性能同时优化内外环增益。

			性能指标尖别	设计需冰	
		特征根	稳定性	均在左半平面	5
大裕度性			内环幅值裕度	幅值裕度>8dB	2
		1-15	内环相位裕度	相位裕度>45度	2
		频域	外环幅值裕度	幅值裕度> 20dB	2
性			外环相位裕度	相位裕度>85度	2
能			内环稳态误差	< 25%	1
		时域	外环稳态误差	< 5%	1
	l	_	外环超调量	< 5%	1
		特征根	稳定性	均在左半平面	1 5
小		频域	内环幅值裕度	幅值裕度>4dB	2
小裕度性能		92A-94	内环相位裕度	相位裕度>25度	2
性			内环稳态误差	< 25%	1
能		11 11	外环稳态误差	< 5%	1
140		时域	外环超调量	< 5%	1
			外环调节时间	< 1s	2



特征点	Kin_s	Kout_s	Kin_b	Kout_b
61	-54	5.2	-50	2
65	-88	4.25	-60	2
75	-180	4.25	-90	2
90	-565	6	-284	2
110	-1470	6	-900	6
130	-1010	6	-612	6
145	-1050	6	-528	6

$$G_{out}(s) = K_{out} \cdot K_{in} \cdot \Delta(s)$$

性能指标的设定是否合理??

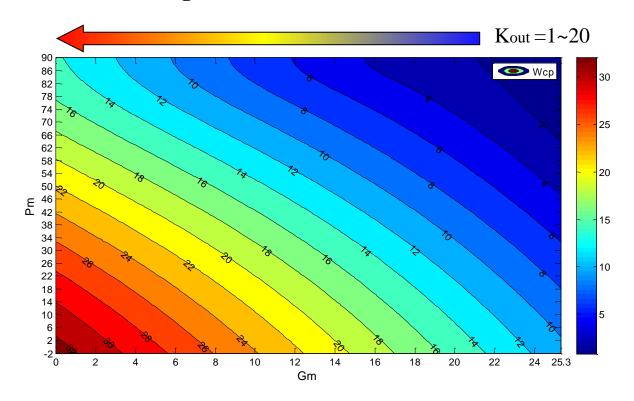
- ▶ 关于大小裕度、稳定与跟踪;
- ▶ 关于内外环串级控制。



新的参数设计思路:

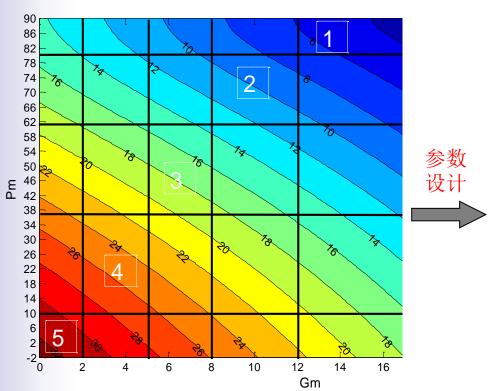
- ▶ 基于全弹道性能值优化校正网络参数;
- ▶ 设计内环增益,使内环满足足够大的裕度;
- ▶ 设计外环增益,使系统具有不同的裕度和跟踪性能。

特征点70s, 内环裕度48deg/12dB, 外环增益渐变得到系统裕度变化情况如下:



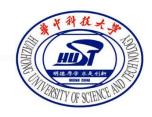


按照幅相裕度区间划分控制器等级如下:

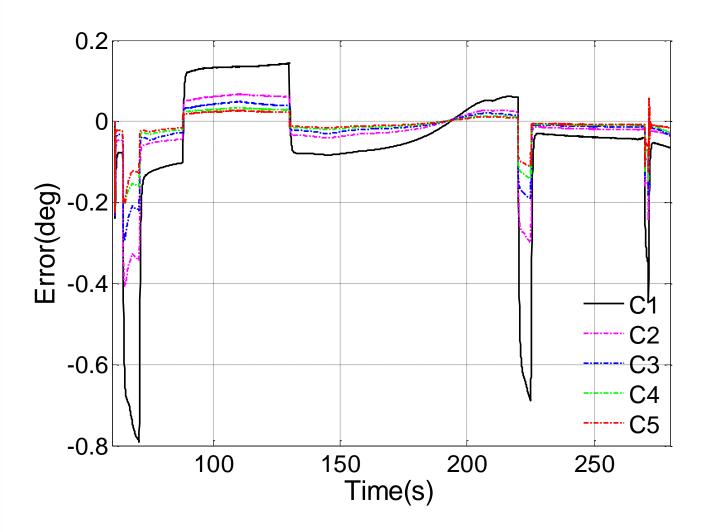


特征点	Kin	Kout_ 1	Kout _2	Kout _3	Kout _4	Kout _5
70	-45	3	7	11	15	19
88	-180	3	7	11	15	19
130	-440	3	7	11	15	19
160	-250	3	7	11	15	19
220	-35	3	7	11	15	19
225	-65	3	7	11	15	19
270	-54	3	7	11	15	19

各特征点的内环裕度相同时,外环增益可取相同值, 便可实现相似的性能。

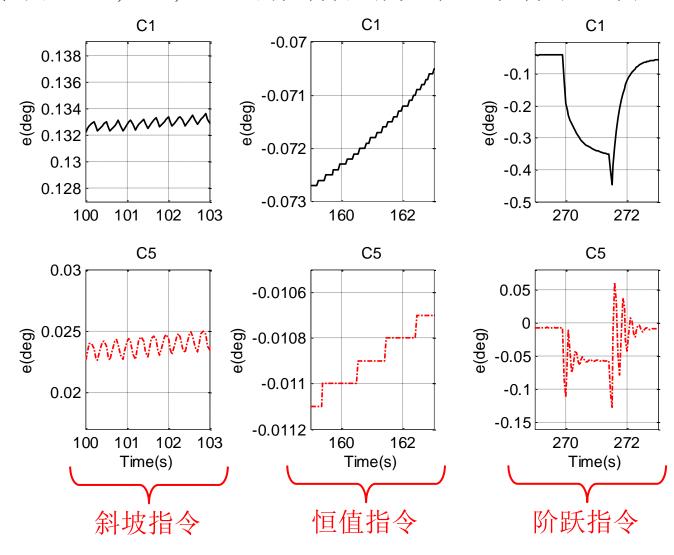


非线性六自由度仿真下,多级控制器俯仰通道的实际控制效果:

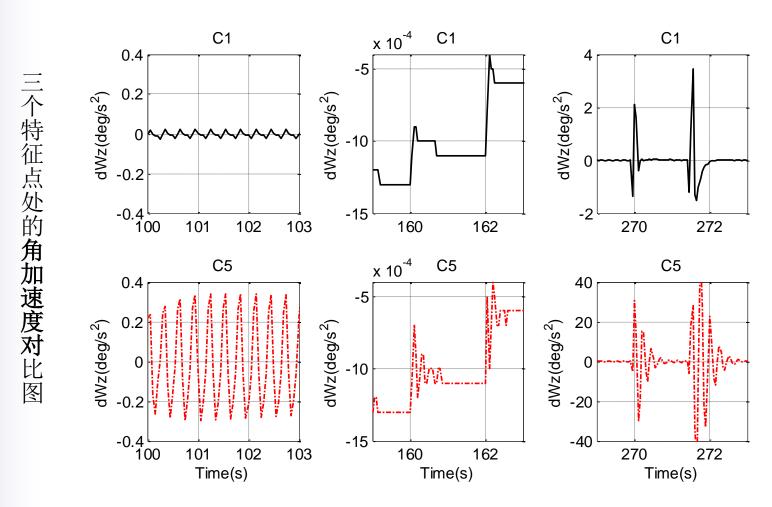




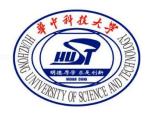
某些特征点(100s, 160s, 270s)的控制误差放大对比(控制1和5)图:



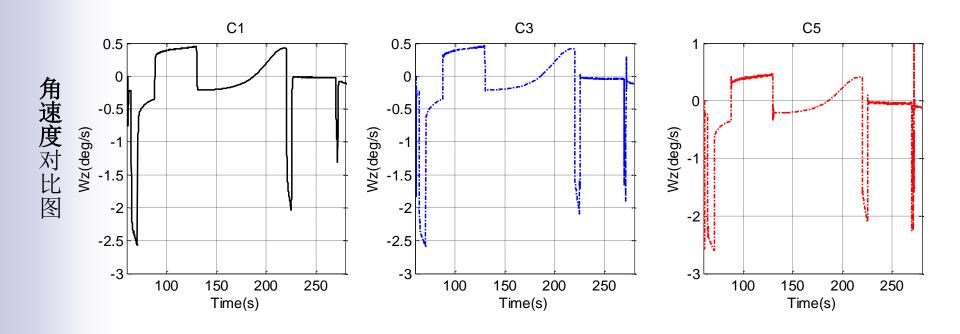


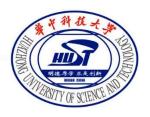


不同级别的控制器下,系统<mark>状态量的幅值大小、变化的平滑性</mark>(震荡程度)等指标均有较明显的区分。

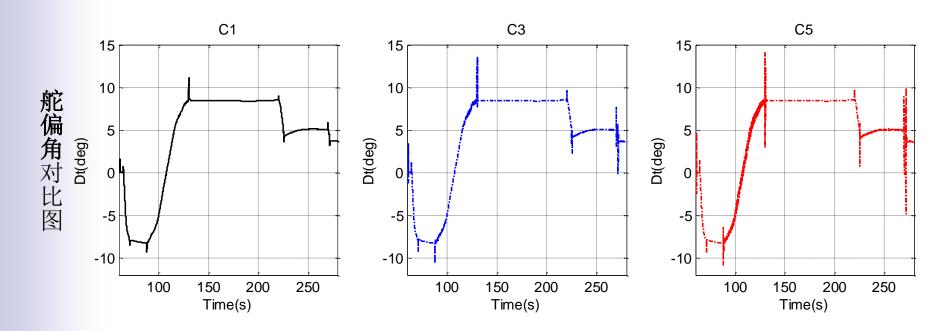


不同控制器下,系统其他状态量对比图:





不同控制器下,系统其他状态量对比图:

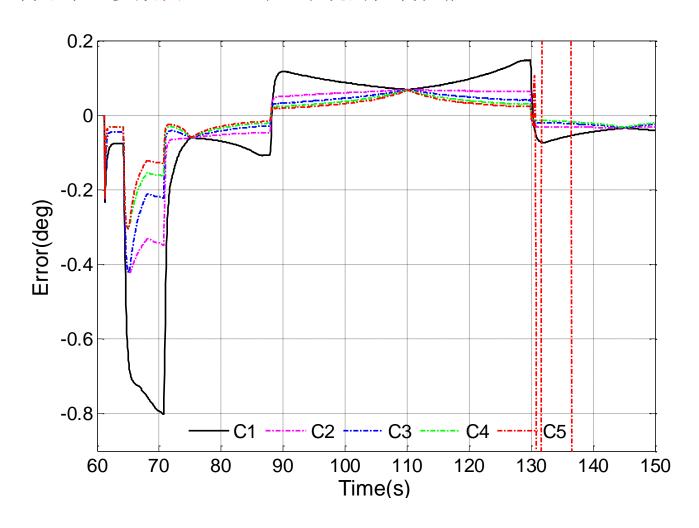


对于项目中的难点1:状态不失控可接受评价体系?

如果认为**第4或5等级控制器**下的系统属于状态不失控可接受的情况,则可通过对控制性能的识别(评估)来判断系统是否处于不失控可接受状态。

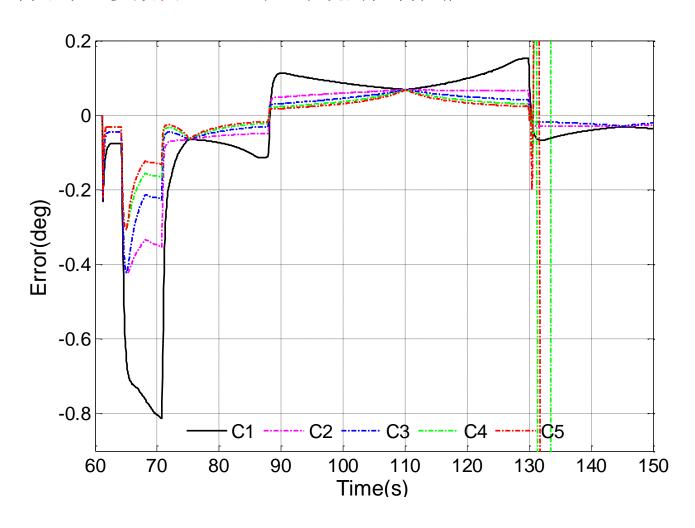


不同控制器下,参数偏差10%时,系统的控制性能:



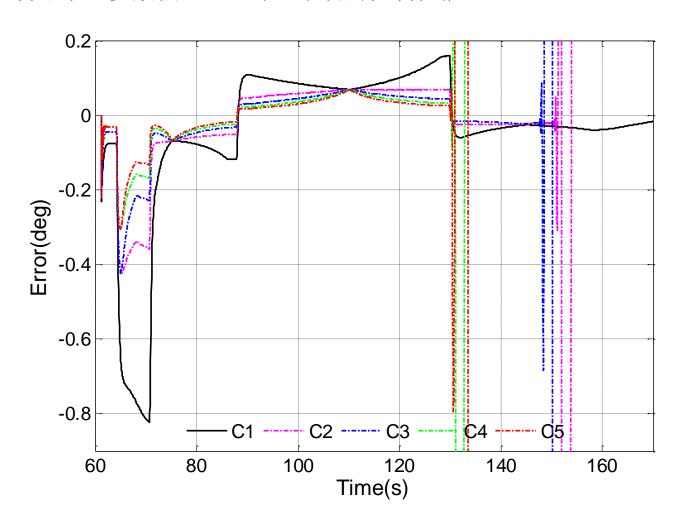


不同控制器下,参数偏差20%时,系统的控制性能:



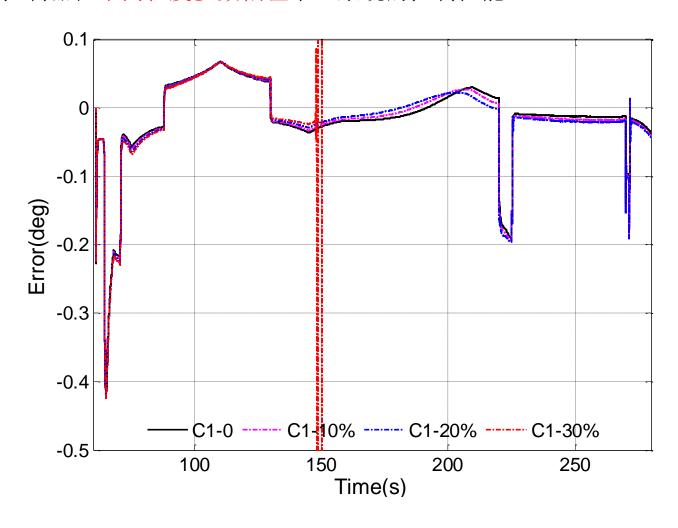


不同控制器下,参数偏差30%时,系统的控制性能:





第3级控制器在不同程度参数偏差下,系统的控制性能:





小结:

该种多级控制器设计思路的优点:

- ▶ 5级而非2级?
 - 1) 实现更好的控制性能; 2) 对于状态的识别, 具有更好的容错性;
- ▶ 调节各特征点的内环增益使其内环性能相似,则外环增益可取相同值,简化 了参数优化工作:
- ▶ 将状态不失控可接受的概念具体化为控制器的控制性能,给出了处理方法;
- ▶ 各级控制器的内环参数相同,外环参数不同,参数加权的实质是外环参数线性叠加,参数变化后的控制性能的变化情况容易分析;
- ▶ 便于神经网络性能评估工作的开展。

随之带来的缺点:

▶ 多级控制器的切换策略更为复杂,需要重新制定方案。



2.3 神经网络性能评估

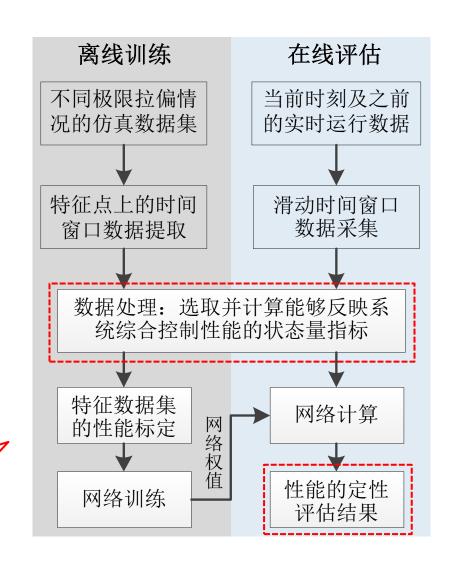
▶ 原理:

按照小偏差假设,用某工作点的线性模型代表该点附近各点的控制模型,因此该点的附近的时域状态量和频域的裕度性能有对应的关系。

因此,对不同控制器在不同拉偏情况下的离线仿真数据,取各特征点的时间窗口[t_i -Nh*L, t_i +(N-1)h*R]内的状态量数据构成离线数据库;在线运行时考察窗口[t_{k-N} , t_{k-1}]内的数据进行预测评估,具体实施过程如右图:

难点:

- ▶ 离线数据库的建立;
- ▶ 网络的输入输出量的选取





> 离线数据库的建立

主要包括两部分:

- 1)特征点裕度计算与标定;
- 2)特征点窗口数据的截取和处理

数据样本个数:

7个特征点*

5级不同裕度的控制器*

6种不同幅值的拉偏*

8组拉偏极限情况+

35个无拉偏的点

=1715个样本

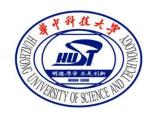
增加数据样本的方法:

- 2种不同的时间窗口大小(T=1.5s,2s),
- 3种窗口大小的左右宽度 L=0.2,0.4,0.6.

 $[t_i - Nh * L, t_i + (N-1)h * R]$

当前方案下,最多有1715*6=10290个样本

lame 📤	Value	Min	Max
Data_In_Out_0	<35x31 double>	-11.8791	270
Data_In_Out_0_1	<35x31 double>	-11.8791	270
Data_In_Out_0_2	<35x31 double>	-11.8791	270
Data_In_Out_1	<272x31 double>	-11.6324	270
Data_In_Out_1_1	<272x31 double>	-11.6324	270
Data_In_Out_1_2	<272x31 double>	-11.6324	270
Data_In_Out_2	<272x31 double>	-9.9186	270
Data_In_Out_2_1	<272x31 double>	-9.9186	270
Data_In_Out_2_2	<272x31 double>	-9.9186	270
Data_In_Out_3	<264x31 double>	-16.0594	270
Data_In_Out_3_1	<264x31 double>	-16.0594	270
Data_In_Out_3_2	<264x31 double>	-16.0594	270
Data_In_Out_4	<248x31 double>	-15,3172	270
Data_In_Out_4_1	<248x31 double>	-15.3172	270
Data_In_Out_4_2	<248x31 double>	-15.3172	270
Data_In_Out_5	<228x31 double>	-14.3302	270
Data_In_Out_5_1	<228x31 double>	-14.3302	270
Data_In_Out_5_2	<228x31 double>	-14.3302	270
Data_In_Out_6	<221x31 double>	-14.0223	270
Data_In_Out_6_1	<221x31 double>	-14.0223	270
Data_In_Out_6_2	<221x31 double>	-14.0223	270
Data_bx	<31x4620 double>	-16.0594	270
Data_mx	<31x3080 double>	-16.0594	270
Data_sx	<31x1540 double>	-16.0594	270
TrainData_b	<4620x31 double>	-16.0594	270
TrainData_m	<3080x31 double>	-16.0594	270
TrainData_s	<1540x31 double>	-16.0594	270
Train_Data_bx	<4620x31 double>	-16.0594	270
Train_Data_mx	<3080x31 double>	-16.0594	270
Train_Data_sx	<1540x31 double>	-16.0594	270
rowrank	<1x4620 double>	1	4620



> 网络的输入输出量的选取

- 输入量选取分为五类:
 - 1)控制指令相关量;2)角度控制误差相关量;3)角速度控制相关量;
- 4) 角加速度相关量; 5) 舵偏的相关量,及其相关统计指标,具体如下表:

1)指令的变化率的最大值	7) 角速度误差的方差	13) 舵偏最大值
2)角误差的最大值	8) 角速度误差的震荡次数	14) 舵偏导的最大值
3)角误差的均值	9) 角加速度最大值	15) 角误差的方差
4) 角误差的平方误差积分	10) 角加速度的方差	16) 角速度的最大值
5)角误差的震荡次数	11)角加速度误差的震荡次数	17) 角加速度均值
6) 角速度误差最大值	12)角加速度误差的衰减速率	18) 舵偏的方差

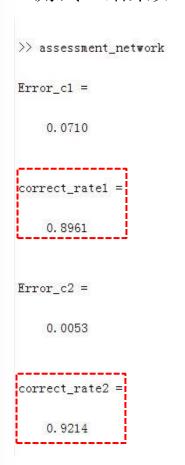
● 输出量为五个控制器等级:

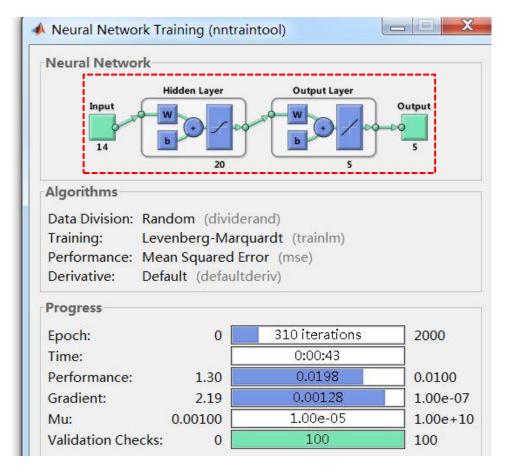
一级到五级控制器分别用[10000]; [01000]; [00100]; [00010]; [00001] 表示,以识别出最大值位置为正确识别。

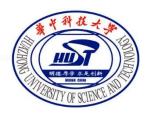


> 神经网络的训练与测试

使用基本的数据库(1540个样本)进行训练和测试,前4/5数据训练, 后1/5测试。结果如下:







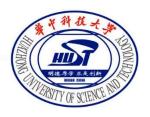
3 总结与问题

当前工作存在的问题:

- ▶ C++程序尚未调好, 在线评估的测试结果暂时没给出;
- ▶ 识别正确率有待提高,可改进的地方有:
 - 1)人工检查数据的标定,剔除坏数据;
 - 2) 进一步选取试验神经网络的输入数据,找到最佳的指标量;
 - 3) 使用拓展的数据库训练网络。

其他问题:

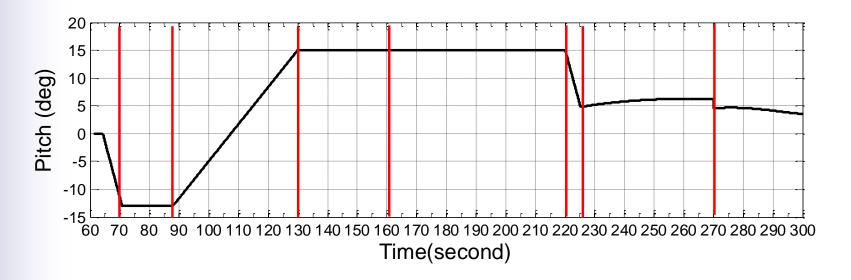
- ▶ 目前的神经网络的方案验证这个思路可行,数据库已经建好,深度网络识别的方案可以开展?
- ▶ 偏实用,若要整理成小论文,有哪些可补充的理论背景?

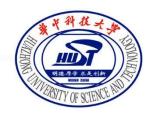


塘塘!



根据指令变化选择特征点如下:





按照幅相裕度区间划分控制器等级如下:

	幅值裕度	相角裕度	截止频率 (帯宽)	说明
内环	10< Gm <12dB	45 < Pm <50 deg	15 < Wc <25 rad/s	内环裕度保持在足够 大的范围
	>12dB	>85 deg	<12 rad/s	裕度等级 1: 优秀
外环	8< Gm <12dB	65 < Pm <85 deg	12 < Wc <18 rad/s	裕度等级 2: 良好
	5< Gm <8dB	40 < Pm <65 deg	18 < Wc <24 rad/s	裕度等级 3: 中等
	2< Gm <5dB	10 < Pm <40 deg	24 < Wc <30 rad/s	裕度等级 4: 可接受
	<2 dB	<10 deg	>30 rad/s	裕度等级 5: 不可接受