

系统辨识相关分析的一种改进*

赵正敏¹ 任贵勇²

(1. 淮阴工学院电气工程系·江苏淮阴, 223001; 2. 哈尔滨工业大学控制工程系·哈尔滨, 150001)

摘要: 用伪随机二进制序列(PRBS)进行相关分析是辨识系统脉冲响应函数的有效方法, 本文给出了相关分析法的一个改进型: 首先确定脉冲响应函数离散值的个数, 然后独立增加 M 序列的长度以提高系统的辨识精度, 仿真表明了这种算法的有效性。

关键词: 伪随机二进制序列; 相关分析; M 序列

文献标识码: A

An Improvement of Correlation Analysis in System Identification

ZHAO Zhengmin¹ and REN Guiyong²

(1. Department of Electrical Engineering, Huaiyin Institute of Technology · Jiangsu Huaiyin, 223001, P.R. China;

2. Department of Automatic Control, Harbin Institute of Technology · Harbin, 150001, P.R. China)

Abstract: Correlation analysis, using pseudo-random binary sequence as input, is an effective method to identify the impulse response of control. An improvement of this method, i. e., increasing the length of M sequence after fixing the number of discrete values of impulse response to improve the precision, is presented. Simulation results demonstrate the validity of this means.

Key words: pseudo-random binary sequence; correlation analysis; M sequence

1 引言 (Introduction)

系统辨识的相关分析方法通常采用伪随机二进制序列(pseudo-random binary sequence, 简称 PRBS)作为被辨识系统的输入信号, 这一方法既能保证输入信号含有足够激励系统的信息, 又不会干扰系统的正常运行; 既可以间接得到系统的传递函数, 也可以直接辨识出系统的时域离散差分模型或状态模型, 既可以离线运算, 也可以在线辨识。因此, 相关分析至今仍有着广泛的应用。

M 序列是最常用的一种伪随机二进制序列。由于其易于产生, 易于处理并具有类似于白噪声的性质, 在系统辨识中, M 序列常作为试验输入信号, 并已有成熟的理论与应用结果。提高系统脉冲响应函数精度的方法主要有: 减小 M 序列的时钟周期和增大其长度; 用高精度的方法求解 Wiener-Hopf 方程; 提高互相关函数的计算精度等。

随着计算机技术的发展, 给出一个长度很大的 M 序列用于系统辨识已变得非常方便。针对 M 序列长度大于待辨识脉冲响应函数离散值个数的情况,

本文对已有的相关分析算法进行了改进, 并讨论了改进方法的性质, 仿真结果表明, 这种算法可以进一步提高系统的辨识精度。

2 改进方法及其性质 (Improved method and its properties)

工业过程中常见的“0 型”单输入/单输出线性定常系统, 其传递函数的一般表示式为:

$$G(s) = \frac{b_m s^m + b_{m-1} s^{m-1} + \dots + b_0}{a_n s^n + a_{n-1} s^{n-1} + \dots + a_0} \quad (n > m). \quad (2.1)$$

其脉冲响应函数 $h(t)$, $n > m$ 时, $\lim_{t \rightarrow \infty} h(t) = 0$; 当 $n - m = 1$ 时, $h(0) \neq 0$; 当 $n - m \geq 2$ 时, $h(0) = 0$ 。对这类系统的相关分析试验系统结构如图 1 所示, 设输入信号 M 序列长度为 N , ΔT 为 M 序列的时钟周期, 也等于系统的采样周期, $y(t)$ 为待辨识系统的有噪输出信号, $v(t)$ 为干扰信号, 是 A/D 量化噪声及系统其它噪声在输出端的等效, $p + 1$ 为待辨识脉冲响应函数离散样值的个数, 观测 $M + p + 2$ 组数据, $M + 1 = qN$, 整数 q 是 M 序列重复周期数, 求

出输入输出的互相关函数,并求解 Wiener-Hopf 方程可得:

$$\hat{H} = \frac{1}{\Delta T} \tilde{\Phi}_x^{-1} \tilde{\Phi}_{xy} \quad (2.2)$$

其中

$\hat{H} = [\hat{h}(0) \hat{h}(1) \cdots \hat{h}(p)]^T$ 是脉冲响应函数的离散序列,

$$\tilde{\Phi}_x = \begin{bmatrix} a^2 & -\frac{a^2}{N} & \cdots & -\frac{a^2}{N} \\ -\frac{a^2}{N} & a^2 & \cdots & -\frac{a^2}{N} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -\frac{a^2}{N} & -\frac{a^2}{N} & \cdots & a^2 \end{bmatrix} \text{为 } M \text{ 序列的自相关阵,}$$

$\tilde{\Phi}_{xy} = [\tilde{\phi}_{xy}(0) \tilde{\phi}_{xy}(1) \cdots \tilde{\phi}_{xy}(p)]^T$ 是 M 序列和输出的互相关阵.

这里, $\tilde{\phi}_{xy}(i) = \frac{1}{M+1} \sum_{m=p}^{p+M} x(m-i)y(m)$ ($i = 0, 1, \dots, p$), $x(m)$ 和 $y(m)$ 分别是输入输出序列.

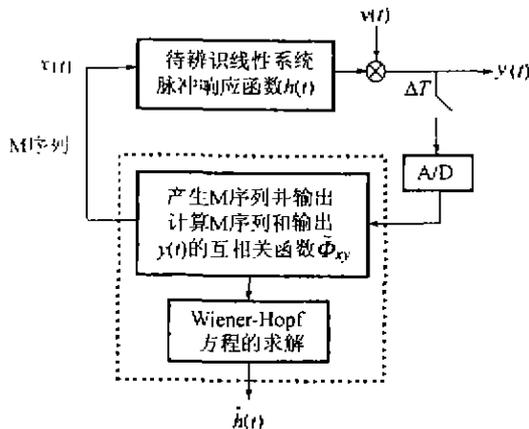


图 1 相关分析试验系统

Fig 1 Experimental system of correlation analysis

在已有的试验设计方案中^[1,2],固定取 $N = p + 1$, 则:

$$\tilde{\Phi}_x^{-1} = \frac{N}{a^2(N+1)} \begin{bmatrix} 2 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 2 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 2 \end{bmatrix} \quad (2.3)$$

得到:

$$\hat{H} = \frac{1}{a^2 \Delta T (N+1)} \begin{bmatrix} 2 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 2 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{\phi}_{xy}(0) \\ \tilde{\phi}_{xy}(1) \\ \vdots \\ \tilde{\phi}_{xy}(p) \end{bmatrix} \quad (2.4)$$

或

$$\hat{h}(i) = \frac{N}{a^2 \Delta T (N+1)} \left\{ \sum_{k=0}^p \tilde{\phi}_{xy}(k) + \tilde{\phi}_{xy}(i) \right\} \quad (i = 0, 1, \dots, p) \quad (2.5)$$

上述已有的试验设计方案中,首先确定待辨识脉冲响应函数离散值的个数 $p + 1$, 随之确定 M 序列的长度 $N = p + 1$, N 和 p 的取值互相相关,参数选择不方便,计算结果存在很大的恒偏.用 PRBS 作为试验信号,对一个工业过程的脉冲响应函数进行辨识时,序列长度 N 、重复周期数 q 、时钟周期 ΔT 及幅度的选择都有一定要求,一般选择 $N > p + 1$ ^[3], 而用现代计算机产生一个较长的 M 序列是非常容易的,针对上述情况,本文给出一种改进算法,使得 N, p 的选择相互独立,而且选择较大的 N , 可以明显提高系统辨识精度.

当 $p \leq N - 1$ 时,可以证明, $(p + 1)$ 阶的 M 序列自相关阵 $\tilde{\Phi}_x$ 的逆矩阵为:

$$\tilde{\Phi}_x^{-1} = \frac{N}{a^2(N+1)(N-p)} \begin{bmatrix} N-p+1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & N-p+1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & N-p+1 \end{bmatrix} \quad (2.6)$$

此时

$$\hat{H} = \frac{N}{a^2 \Delta T (N+1)(N-p)} \begin{bmatrix} N-p+1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & N-p+1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & N-p+1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{\phi}_{xy}(0) \\ \tilde{\phi}_{xy}(1) \\ \vdots \\ \tilde{\phi}_{xy}(p) \end{bmatrix} \quad (2.7)$$

或

$$\hat{h}(i) = \frac{N}{a^2 \Delta T (N+1)} \left\{ \frac{1}{N-p} \sum_{k=0}^p \tilde{\phi}_{xy}(k) + \tilde{\phi}_{xy}(i) \right\} \quad (i = 0, 1, \dots, p) \quad (2.8)$$

由式(2.7)或式(2.8)可以看出,改进的方法有下述几个特点:

1) N, p 相互独立,可独立选择,而式(2.3)是式(2.6)在 $p = N - 1$ 时的特例;

2) 对于式(2.6)有: $\lim_{N \rightarrow \infty} \tilde{\Phi}_x^{-1} = \frac{1}{a^2} I$, I 是 $(p + 1)$ 阶单位阵,这表明就自相关矩阵而言,当信号长度趋于无穷时, M 序列趋向于理想白噪声信号;

3) $\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{N}{a^2 \Delta T (N+1)(N-p)} \sum_{k=0}^p \tilde{\phi}_{xy}(k) = 0$, 表明

$N-p$ 足够大时,恒偏 $\frac{N}{a^2 \Delta T (N+1)(N-p)} \sum_{k=0}^p \bar{\phi}_{xy}(k)$ 将变得很小,可以忽略不计,估计将变为无偏估计;

4) 若系统干扰信号 $v(t)$ 为白噪声, $\hat{h}(i)$ 的误差协方差阵为:

$$\Psi = \frac{N\sigma_v^2}{a^2(N+1)} \begin{bmatrix} 1 + \frac{1}{N-p} & \frac{1}{N-p} & \cdots & \frac{1}{N-p} \\ \frac{1}{N-p} & 1 + \frac{1}{N-p} & \cdots & \frac{1}{N-p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{1}{N-p} & \frac{1}{N-p} & \cdots & 1 + \frac{1}{N-p} \end{bmatrix} \quad (2.9)$$

显然, $\lim_{N \rightarrow \infty} \Psi = \frac{\sigma_v^2}{a^2} I$.

3 仿真算例 (Simulation example)

这里以二阶系统 $G(s) = \frac{2}{s^2 + s + 2}$ 作为计算例. 取 $p = 126, \Delta T = 0.195$, 干扰为取值于 $(-0.01, 0.01)$ 的近似于白噪声的随机噪声, 图2、图3是 N 分别取 127 (传统方法) 和 1023 (改进方法) 时的辨识结果 $\hat{h}(t)$ 及其误差曲线.

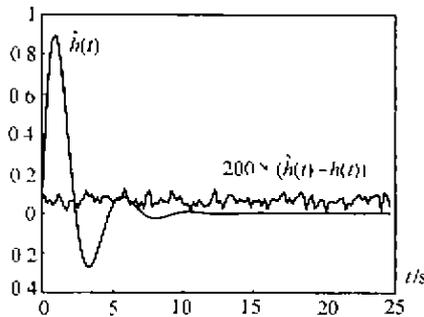


图2 $p=126, N=127, M=2031, q=16$ 时原算法的辨识结果
Fig 2 Traditional method. $p=126, N=127, M=2031, q=16$

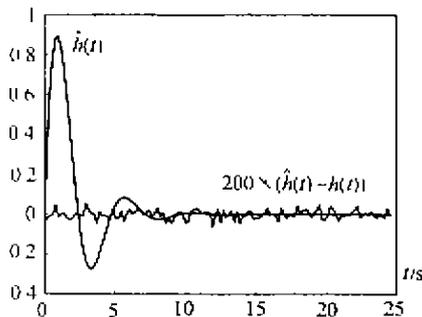


图3 $p=126, N=1023, M=2045, q=2$ 时改进算法的辨识结果
Fig 3 Improved method: $p=126, N=1023, M=2045, q=2$

表1是三组随机试验的定量分析结果, $\sigma^2 = \frac{1}{p+1} \sum_{i=0}^p [\hat{h}(i) - h(i)]^2$, $h(i)$ 是理论值, $\hat{h}(i)$ 是辨识结果. 从表中的数据可以看出, 改进方法对辨识精度的改善是明显的.

表1 N 不同时, 系统的辨识误差 σ^2

Table 1 System identification error σ^2 for different N

实验序号	$N = 127, p = 126, M = 2031, q = 16$	$N = 1023, p = 126, M = 2048, q = 2$
1	5.2213e-08	1.2620e-08
2	5.8070e-08	1.7474e-08
3	7.6499e-08	1.5008e-08

4 结束语 (Conclusion)

本文给出了系统辨识相关分析的一种改进试验及计算方法, 所用的 M 序列长度和待辨识系统脉冲传递函数离散样值个数的选取相互独立, M 序列长度可以大于脉冲传递函数离散样值个数, 随着 M 序列长度的增大, 辨识结果中的恒偏大大减小, M 序列更接近于最优试验信号, 在不增加计算复杂性的前提下, 提高了辨识精度, 增加了参数选择的灵活性. 对一个二阶系统的辨识结果表明, 这种改进方法可以明显改善系统的辨识精度.

参考文献 (References)

- [1] Hill J D and McMurty G J. An application of digital computers to linear system identification [J]. IEEE Trans. on Automatic Control, 1964, 9(10):536-538
- [2] Wu Guangyu. System Identification and Adaptive Control [M]. Harbin: The HIT Press, 1987, 61-64 (in Chinese)
- [3] Li Beinan. Pseudo Random Binary Sequence and Correlation Analysis in System Identification [M]. Beijing: Science Press, 1987 (in Chinese)

本文作者简介

赵正敏 1965年生, 副教授. 主要研究兴趣包括: 系统辨识及模式识别, 信号与信息处理. 主持或参加过多个研究课题, 并获得授权专利两项. 已在国内相关领域的学术期刊上发表论文 20 余篇.

Email: h3660681@pub.hy.jsinfo.net 或 lf@sohu.com

任贵勇 1973年生 分别于 1995 年和 1997 年毕业于哈尔滨工业大学控制工程系自动控制专业, 获得工学学士和工学硕士学位. 1997 年 9 月开始攻读哈尔滨工业大学控制科学与控制工程博士学位至今. 其主要研究方向为: 自适应控制, 智能控制, 神经网络等. 曾参加多个科研项目, 并已在国内外学术期刊上发表论文数篇.