

哈尔滨工业大学（深圳）

《系统建模与仿真》课程 实验报告

（2019-2020 秋季学期）

课程名称：_____系统建模与仿真_____

题 目：_____最小二乘法的实现_____

班级学号：_____SZ170410221 自动化二班_____

学生姓名：_____朱方程_____

2019 年 11 月 2 日

一、实验目的

理解并掌握系统辨识中的最小二乘法原理。

二、实验内容

对象的数学模型如下：

$$z(k) - 1.5z(k-1) + 0.7z(k-2) = u(k-1) + 0.5u(k-2) + v(k)$$

其中， $v(k)$ 是服从正态分布的白噪声 $N(0,1)$ 。输入信号采用 4 阶 M 序列，幅度为 1。选择如下形式的辨识模型：

$$z(k) + a_1z(k-1) + a_2z(k-2) = b_1u(k-1) + b_2u(k-2) + v(k)$$

设输入信号的取值是从 $k=1$ 到 $k=16$ 的 M 序列，则待辨识参数 $\hat{\theta}_{LS}$ 为 $\hat{\theta}_{LS} = (H_L^T H_L)^{-1} H_L^T z_L$ 。其中，被辨识参数 $\hat{\theta}_{LS}$ 、观测矩阵 z_L 、 H_L 的表达式为

$$\hat{\theta}_{LS} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}, \quad z_L = \begin{bmatrix} z(3) \\ z(4) \\ \Lambda \\ z(16) \end{bmatrix}, \quad H_L = \begin{bmatrix} -z(2) & -z(1) & u(2) & u(1) \\ -z(3) & -z(2) & u(3) & u(2) \\ \Lambda & \Lambda & \Lambda & \Lambda \\ -z(15) & -z(14) & u(15) & u(14) \end{bmatrix}$$

要求编制仿真程序，获取系统输入输出数据，并运用最小二乘法对这一系统的参数进行辨识，并将辨识结果与实际参数进行对比。

三、实验原理

给定系统

$$y(k) = -a_1y(k-1) - a_2y(k-2) - \dots - a_ny(k-n) + b_0u(k) + b_1u(k-1) + \dots + b_nu(k-n) + \xi(k) \quad (1)$$

其中 $a_1, a_2, \dots, a_n, b_0, b_1, b_2, \dots, b_n$ 为待辨识的未知参数， $\xi(k)$ 是不相关随机序列。 y 为系统的输出， u 为系统的输入。分别测出 $n+N$ 个输出、 $n+N$ 输入值 $y(1), y(2), y(3), \dots, y(n+N), u(1), u(2), \dots, u(n+N)$ ，则可写出 N 个方程，具体写成矩阵形式，有

$$\begin{bmatrix} y(n+1) \\ y(n+2) \\ \mathbf{M} \\ y(n+N) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -y(n) & \mathbf{L} & -y(1) & u(n+1) & \mathbf{L} & u(1) \\ -y(n+1) & \mathbf{L} & -y(2) & u(n+2) & \mathbf{L} & u(2) \\ \mathbf{M} & & \mathbf{M} & \mathbf{M} & \mathbf{M} & \mathbf{M} \\ -y(n+N-1) & \mathbf{L} & -y(N) & u(n+N) & \mathbf{L} & u(N) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ \mathbf{M} \\ a_n \\ b_0 \\ \mathbf{M} \\ b_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \xi(n+1) \\ \xi(n+2) \\ \mathbf{M} \\ \xi(n+N) \end{bmatrix} \quad (2)$$

设

$$y = \begin{bmatrix} y(n+1) \\ y(n+2) \\ \mathbf{M} \\ y(n+N) \end{bmatrix}, \theta = \begin{bmatrix} a_1 \\ \mathbf{M} \\ a_n \\ b_0 \\ \mathbf{M} \\ b_n \end{bmatrix}, \xi = \begin{bmatrix} \xi(n+1) \\ \xi(n+2) \\ \mathbf{M} \\ \xi(n+N) \end{bmatrix},$$

$$\Phi = \begin{bmatrix} -y(n) & \mathbf{L} & -y(1) & u(n+1) & \mathbf{L} & u(1) \\ -y(n+1) & \mathbf{L} & -y(2) & u(n+2) & \mathbf{L} & u(2) \\ \mathbf{M} & & \mathbf{M} & \mathbf{M} & \mathbf{M} & \mathbf{M} \\ -y(n+N-1) & \mathbf{L} & -y(N) & u(n+N) & \mathbf{L} & u(N) \end{bmatrix}$$

则式 (2) 可写为

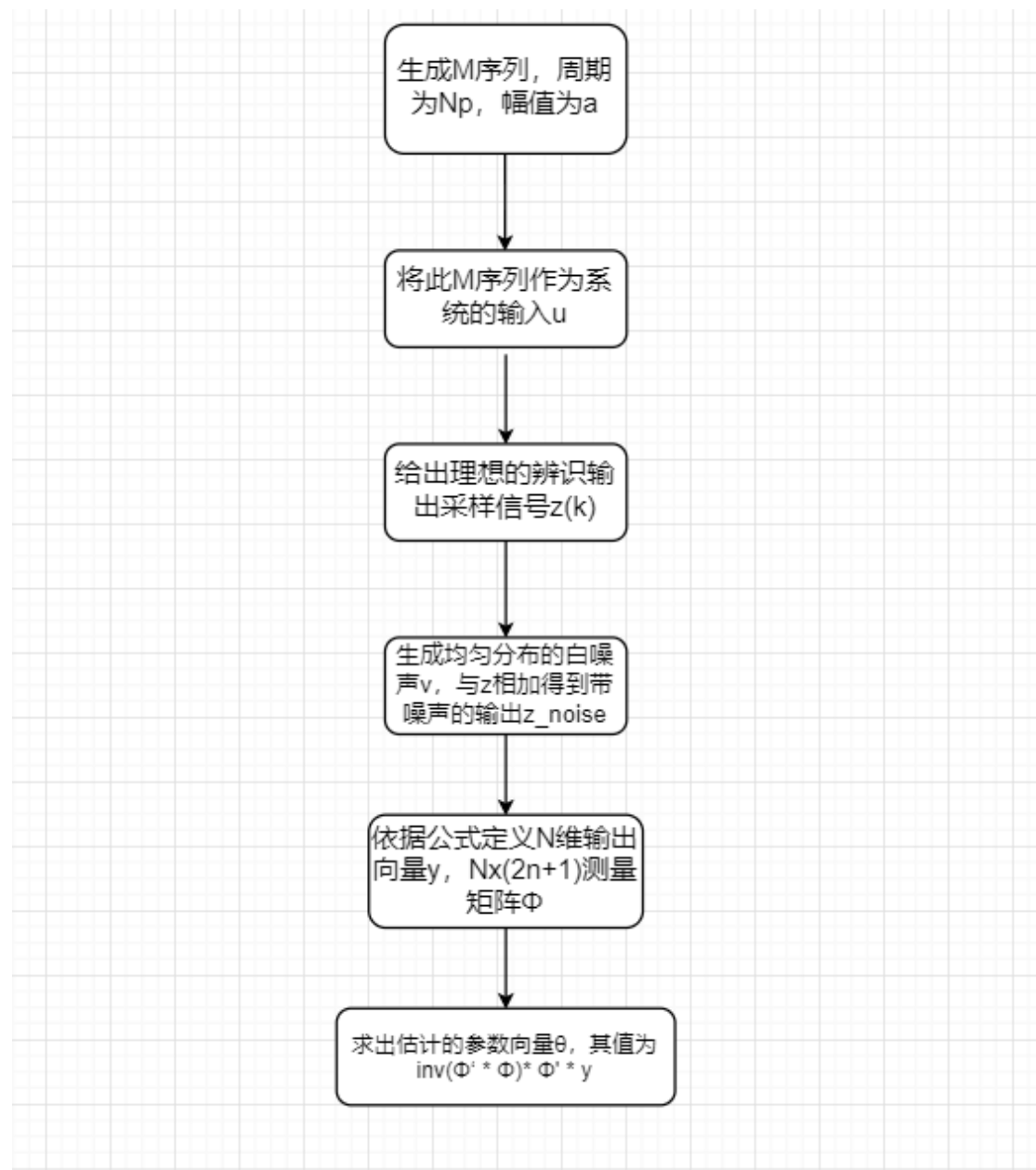
$$y = \Phi \theta + \xi \quad (3)$$

式中：\$y\$ 为 \$N\$ 维输出向量；\$\xi\$ 为 \$N\$ 维噪声向量；\$\theta\$ 为 \$2n+1\$ 维参数向量；\$\Phi\$ 为 \$N \times (2n+1)\$ 测量矩阵。为了尽量减小噪声 \$\xi\$ 对 \$\theta\$ 估值的影响，应取 \$N > 2n+1\$，即方程数目大于未知数数目。

\$\theta\$ 的最小二乘估计为

$$\hat{\theta} = (\Phi^T \Phi)^{-1} \Phi^T y \quad (4)$$

四、实验框图



五、实验程序代码

```
1. clear all%清理工作间变量
2. close all
3. Np=63; %M 序列循环周期
4. a=10; %M 序列幅度
5. M(1)=1;M(2)=1;M(3)=0;M(4)=1;M(5)=1;M(6)=0;
6. M_Sequence(Np)=0;
7. for i=1:Np
8.     temp=xor(M(4),M(3));
9.     for k=6:-1:2
10.        M(k)=M(k-1);
11.    end
12.    M(1)=temp;
13.    M_Sequence(i)=-2*temp*a+a;
14. end
15. u=M_Sequence
16. z(2)=0;z(1)=0;%将两个初始值赋为 0
17. for k=3:Np;%循环变量从 3 到 Np
18. z(k)=1.5*z(k-1)-0.7*z(k-2)+u(k-1)+0.5*u(k-2);%给出理想的辨识输出采样信号
19. end
20. %相当于有 Np-2 个方程，原式 n=2，N=Np-2
21. v=0.1*randn(1,Np);%产生白噪声，方差为 1
22. z_noise=z+v;
23. figure(1);%画出第 1 个图形，包含输入 u，无噪声输出 z，有噪声输出 z_noise
24. hold on
25. stem(u),grid on
26. plot(z,'r');
27. plot(z_noise,'g');
28. legend('系统输入 u','系统输出 z','噪声输出 z_noise')
29. hold off
30. %最小二乘辨识
31. y=z_noise(3:Np)';
32. %定义  $\Phi$  测量矩阵
33. for k=3:Np
34. Phi(k-2,:)=[-z_noise(k-1) -z_noise(k-2) u(k-1) u(k-2)];
35. end
36. %参数向量  $\theta$  的最小二乘估计
37. theta=inv(Phi'*Phi)*Phi'*y
```

六、实验结果及分析

该程序对于 M 序列的周期数目 N_p ，幅值 a 以及白噪声的方差均对辨识的准确性有着影响。

- N_p 对结果的影响：方程个数 $N=N_p-2$ ，故 N_p 取得越大，代表方程数目越多，噪声对辨识的影响越小，辨识结果越准确。我分别取 $N_p=15$ ，亦即 M 序列为 4 阶，和 $N_p=63$ 亦即 M 序列为 6 阶，其余参数 $a=1$ ，白噪声服从 $(0, 1)$ 的均匀分布。分别实验得到结果如下：

```
theta =  
  
-1.5084  
0.7157  
0.9765  
0.4296
```

左图 $N_p=15$

```
命令行窗口  
theta =  
  
-1.5036  
0.7019  
1.0334  
0.4576
```

右图 $N_p=63$

- M 序列幅值 a 对辨识的影响：取 $N_p=63$ ，白噪声服从 $(0, 1)$ 的均匀分布。分别取 $a=1$ 和 $a=10$ 实验如下：

```
theta =  
  
-1.5000  
0.7000  
0.9979  
0.5005
```

左图 $a=10$

```
命令行窗口  
theta =  
  
-1.5036  
0.7019  
1.0334  
0.4576
```

右图 $a=1$

实验结果告诉我，M 序列的幅值取得较大，辨识结果的准确度会提升。

- 白噪声的方差越大，代表白噪声对输出的影响越大，相应的辨识结果应该越不准确。 $N_p=63$ ， $a=1$ 。分别取方差为 0.1 和 1，实验结果如下：

```

命令行窗口
theta =

    -1.5036
     0.7019
     1.0334
     0.4576
  
```

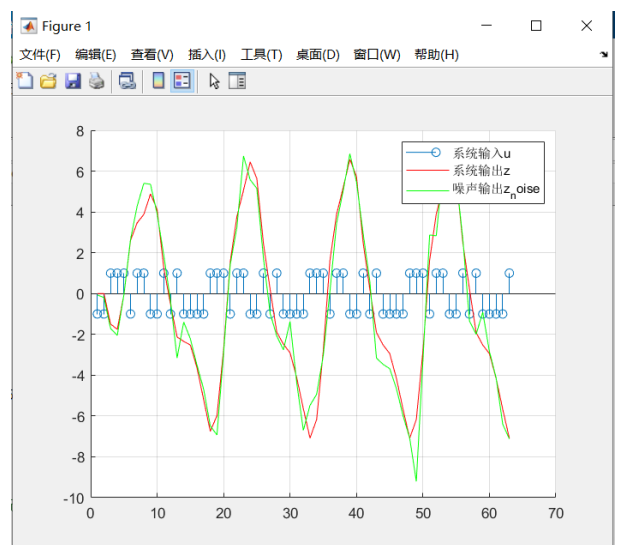
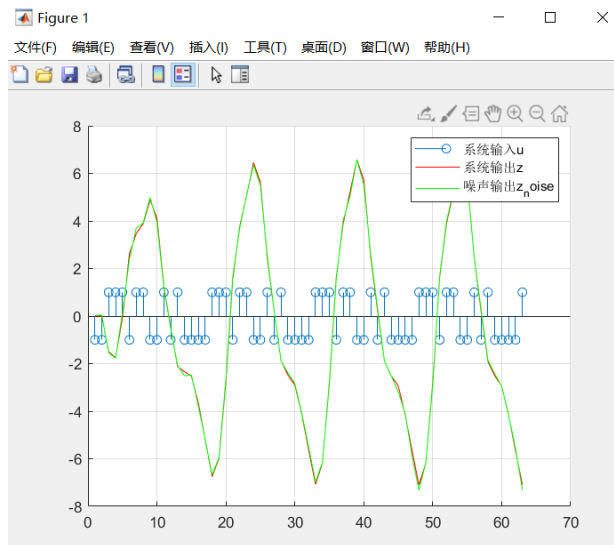
左图白噪声方差 0.1

```

theta =

    -1.0686
     0.2790
     1.2467
     0.7802
  
```

右图白噪声方差为 1



可以明显地看出，方差越大，白噪声对输出的影响越大，辨识准确度降低

七、实验结论

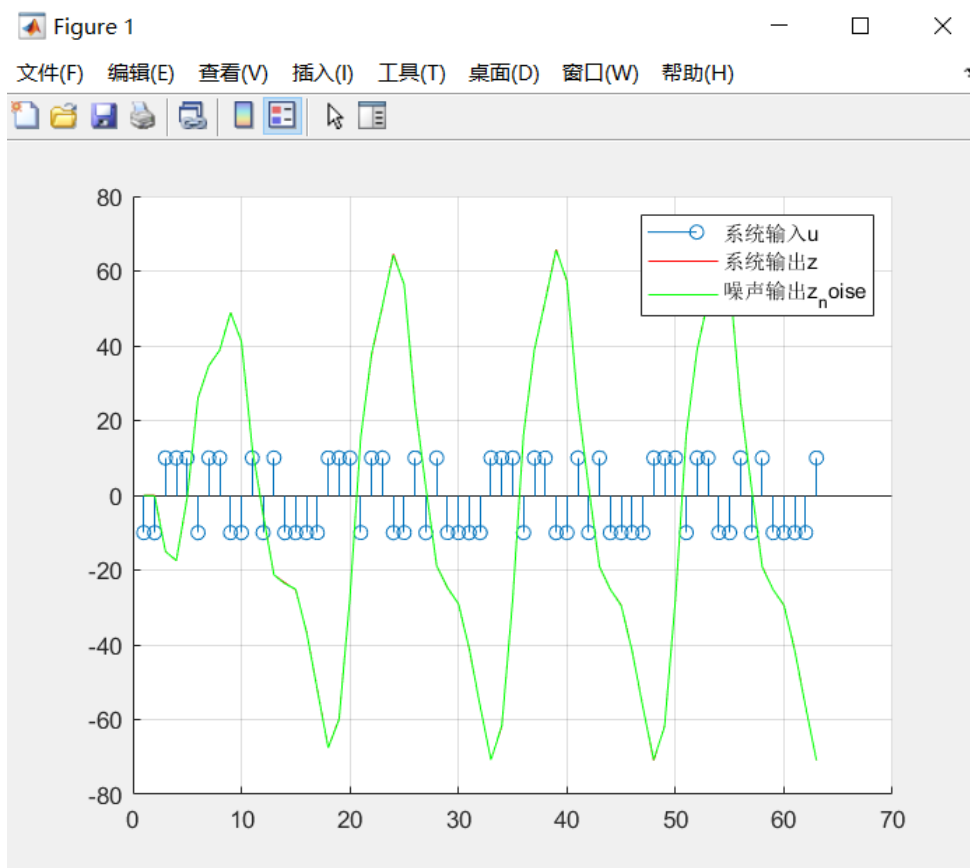
最小二乘法是一个简便且具有较高准确度的辨识方法，一些参数会对辨识结果产生影响。

M 序列的周期 N_p 对结果的影响：方程个数 $N=N_p-2$ ，故 N_p 取得越大，代表方程数目越多，噪声对辨识的影响越小，辨识结果越准确。

M 序列的幅值 a 对结果的影响：M 序列的幅值 a 取得较大，辨识结果的准确度会提升。

白噪声方差对结果的影响：可以明显地看出，白噪声方差越大，白噪声对输出的影响越大，辨识准确度越低。

最后选取 $N_p=63$ ， $a=10$ ，白噪声方差为 0.1，辨识结果如下



命令行窗口

```
theta =
```

```
-1.4989  
0.6991  
0.9981  
0.5049
```