

国家精品课程/ 国家精品资源共享课程/ 国家级精品教材

国家级十一(二)五规划教材/ 教育部自动化专业教学指导委员会牵头规划系列教材

控制系统仿真与CAD

第四章 线性系统的数学模型

次最优模型降阶

Suboptimal Model Reduction Methods



主讲：薛定宇教授

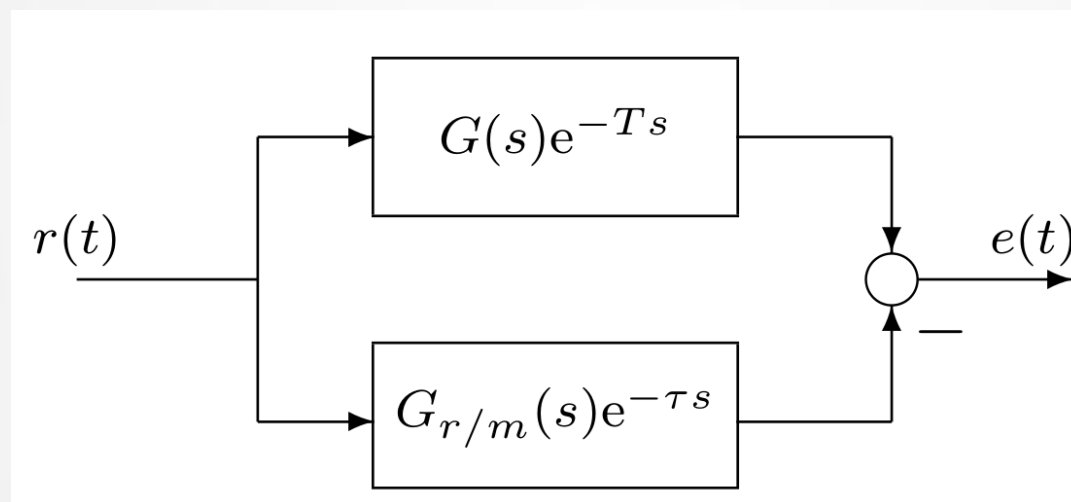


次最优模型降阶

- 为什么需要最优降阶
 - 刚才介绍的各种方法效果不令人满意
 - 有没有更好的方法？
 - 原始模型有时间延迟怎么办？
- 如何表示延迟？
- 如何将模型降阶问题转换成数值最优化问题？
- 什么是次最优降阶，如何实现？

什么是最好的降阶模型？

➤ 客观的最优降阶指标提出



➤ 误差最小指标

➤ 性能指标定义

$$\sigma_h^2 = \int_0^\infty h^2(t) dt = \int_0^\infty w^2(t) e^2(t) dt$$

时间延迟模型的 Padé 近似

➤ 纯延迟的 Padé 近似方法

$$P_{k,\tau}(s) = \frac{1 - \tau s/2 + p_2(\tau s)^2 - p_3(\tau s)^3 + \cdots + (-1)^{n+1} p_n(\tau s)^k}{1 + \tau s/2 + p_2(\tau s)^2 + p_3(\tau s)^3 + \cdots + p_n(\tau s)^k}$$

➤ Padé 近似函数 $[n, d] = \text{pade}(\tau, k)$

$$G_1 = \text{pade}(G, k)$$

➤ 多变量系统的 Padé 近似

$$G_1 = \text{pade}(G, n_i, n_o, k)$$

不同分子分母的Padé近似

➤ 算法：逼近
$$e^{-\tau s} = 1 - \frac{1}{1!}\tau s + \frac{1}{2!}\tau^2 s^2 - \frac{1}{3!}\tau^3 s^3 + \dots$$

➤ 编写 MATLAB 函数

```
function [n,d]=paderm(tau,r,k)
c(1)=1; for i=2:r+k+1, c(i)=-c(i-1)*tau/(i-1); end
Gr=pade_app(c,r,k); n=Gr.num{1}(k-r+1:end);
d=Gr.den{1};
```

➤ 其中 r/k 任意选择

➤ 可以选择 $0/k$, 以避免非最小相位模型

例4-29 纯延迟模型的近似

纯延迟模型 $G(s) = e^{-s}$

➤ MATLAB求解



```
>> tau=1; [n1,d1]=pade(tau,3); G1=tf(n1,d1)  
[n2,d2]=paderm(tau,1,3); G2=tf(n2,d2)
```

➤ 拟合结果


$$G_1(s) = \frac{-s^3 + 12s^2 - 60s + 120}{s^3 + 12s^2 + 60s + 120}$$

$$G_2(s) = \frac{-6s + 24}{s^3 + 6s^2 + 18s + 24}$$

例4-30 已知带有延迟的线性模型

带有延迟的线性模型 $G(s) = \frac{3s + 1}{(s + 1)^3} e^{-2s}$

➤ 可以得出近似模型

```
 >> G=tf([3 1],[1 3 3 1]);  
      [n,d]=paderm(2,1,3); Gr=G*tf(n,d);  
      G.ioDelay=2; Gr1=pade(G,2)  
      step(G,Gr,'--',Gr1,':')
```

```
 >> bode(G,Gr,'--',Gr1,':')
```

次最优模型降阶

➤ 已知原始模型

$$G(s)e^{-Ts} = \frac{b_1 s^{n-1} + \cdots + b_{n-1}s + b_n}{s^n + a_1 s^{n-1} + \cdots + a_{n-1}s + a_n} e^{-Ts}$$

➤ 期待降阶模型

$$G_{r/k}(s)e^{-\tau s} = \frac{\beta_1 s^r + \cdots + \beta_r s + \beta_{r+1}}{s^k + \alpha_1 s^{k-1} + \cdots + \alpha_{k-1}s + \alpha_k} e^{-\tau s}$$

➤ 降阶误差

$$E(s) = \left[G(s)e^{-Ts} - G_{r/m}(s)e^{-\tau s} \right] R(s)$$

次最优降阶的MATLAB实现

➤ 决策变量

$$\boldsymbol{\theta} = (\alpha_1, \cdots, \alpha_m, \beta_1, \cdots, \beta_{r+1}, \tau)$$

➤ 目标函数的计算

$$J = \min_{\boldsymbol{\theta}} \left[\int_0^{\infty} w^2(t) \hat{e}^2(t, \boldsymbol{\theta}) dt \right]$$

➤ MATLAB实现见教材，核心为fminsearch函数



➤ 调用格式 $G_r = \text{opt_app}(G, r, m, \text{key}, G_0)$

例4-31 复杂模型的最优降阶

➤ 前面介绍的模型

$$G(s) = \frac{1 + 8.8818s + 29.9339s^2 + 67.087s^3 + 80.3787s^4 + 68.6131s^5}{1 + 7.6194s + 21.7611s^2 + 28.4472s^3 + 16.5609s^4 + 3.5338s^5 + 0.0462s^6}$$

➤ 次最优降阶

```
 >> num=[68.6131,80.3787,67.087,29.9339,8.8818,1];  
den=[0.0462,3.5338,16.5609,28.4472,21.7611,7.6194,1];  
G=tf(num,den); Gr=zpk(opt_app(G,2,3,0))  
step(G,Gr,'--')  
  
 >> bode(G,Gr,'--')
```

例4-32 高阶全极点模型

➤ 高阶模型

$$G(s) = \frac{432}{(5s + 1)(2s + 1)(0.7s + 1)(s + 1)(0.4s + 1)}$$

➤ 最优降阶



```
>> s=tf('s');  
G=432/(5*s+1)/(2+s+1)/(0.7*s+1)/(s+1)/(0.4*s+1);  
Gr=zpk(opt_app(G,0,2,1))  
step(G,Gr,'--')
```

例4-33 非最小相位系统

➤ 系统模型

$$G(s) = \frac{10s^3 - 60s^2 + 110s + 60}{s^4 + 17s^2 + 82s^2 + 130s + 100}$$

➤ 模型降阶



```
>> G=tf([10 -60 110 60],[1 17 82 130 100]);  
Gr=opt_app(G,1,2,1); Gr1=opt_app(G,1,2,0);  
step(G,Gr,'--',Gr1,':')
```



次最优模型降阶小结

- 引入客观最优性能指标，将降阶问题转换成数值最优化问题
- 利用MATLAB提供的最优化工具直接求解
- 由于延迟项存在，引入Pade近似，所以最优降阶更精确地定义为次最优
- MATLAB函数 `opt_app`

