

# 工程优化问题范例

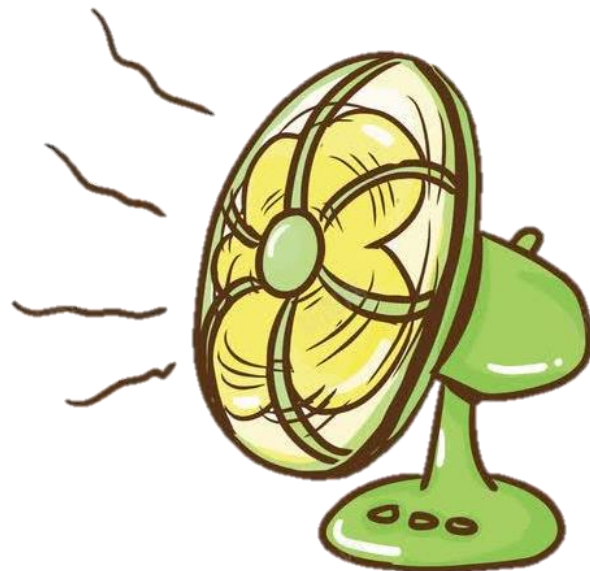
## — 控制器参数优化应用

### 章节 课题

- 离散系统仿真 – 电路与状态方程间的关系。
- 自由参数对仿真系统输出的影响。
- Axui\_FeedbackGain 子程序的使用方法。
- 工程优化问题结合算法的程序架构。

### 章节 作业

- 实现离散系统仿真。
- 通过PSO对系统的自由参数进行调整。



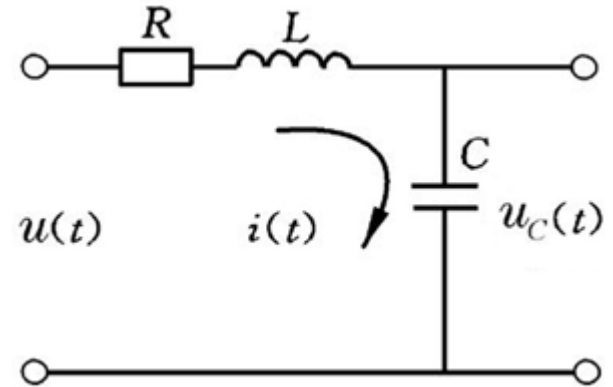
# 离散系统仿真 - 电路与状态方程间的关系

$$i(t) = C \frac{du_c(t)}{dt}$$
$$Ri(t) + L \frac{di(t)}{dt} + u_c(t) = u(t)$$

$$\frac{du_c(t)}{dt} = \frac{1}{C} i(t)$$
$$\frac{di(t)}{dt} = -\frac{R}{L} i(t) - \frac{1}{L} u_c(t) + \frac{1}{L} u(t)$$

$$\begin{bmatrix} \dot{u}_c(t) \\ \dot{i}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{C} \\ -\frac{1}{L} & -\frac{R}{L} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_c(t) \\ i(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{L} \end{bmatrix} u(t)$$

如果想将  $u_c$  与  $i$  视为输出结果, 可以...



$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{C} \\ -\frac{1}{L} & -\frac{R}{L} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{L} \end{bmatrix} u$$

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

## 离散系统仿真

### 连续状态方程

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t),$$

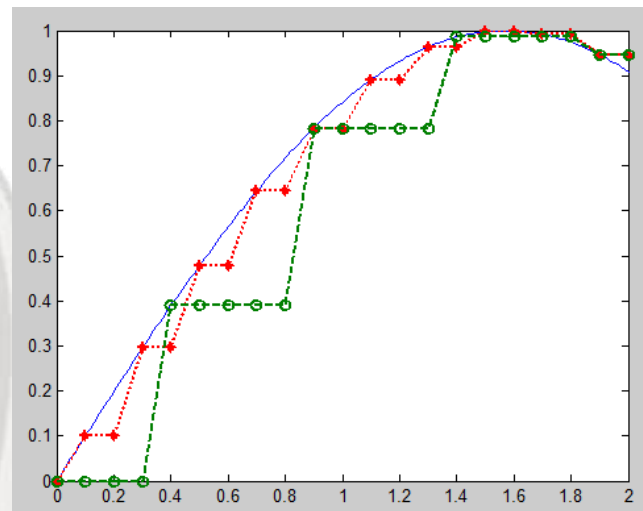
$$y(t) = Cx(t)$$

差分  
方程

### 离散方程

$$\dot{x} = \frac{dx}{dt} = \frac{x(k+1) - x(k)}{T} = Ax(k) + Bu(k),$$

$$x(k+1) = T[Ax(k) + Bu(k)] + x(k), \quad y(k) = Cx(k)$$



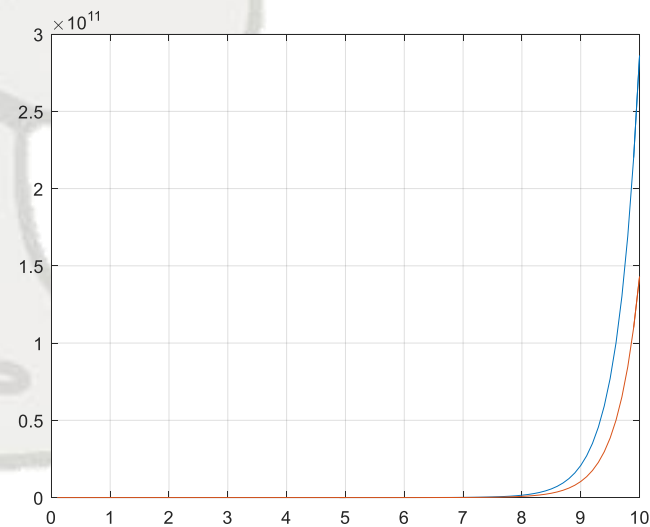
## 仿真范例

$$x(k+1) = T[Ax(k) + Bu(k)] + x(k),$$

$$y(k) = Cx(k), \quad T = 0.01.$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

$$x(0) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, u = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$



## 离散系统仿真 – 矩阵维度相乘说明

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}_{3 \times 3}, B = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}_{3 \times 2}, C = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}_{2 \times 3},$$
$$x(k) = \begin{bmatrix} x_1(k) \\ x_2(k) \\ x_3(k) \end{bmatrix}_{3 \times 1}, y(k) = \begin{bmatrix} y_1(k) \\ y_2(k) \end{bmatrix}_{2 \times 1}, u(k) = \begin{bmatrix} u_1(k) \\ u_2(k) \end{bmatrix}_{2 \times 1}$$

系统状态更新公式:  $x(k+1) = T \times [Ax(k) + Bu(k)] + x(k)$ ,

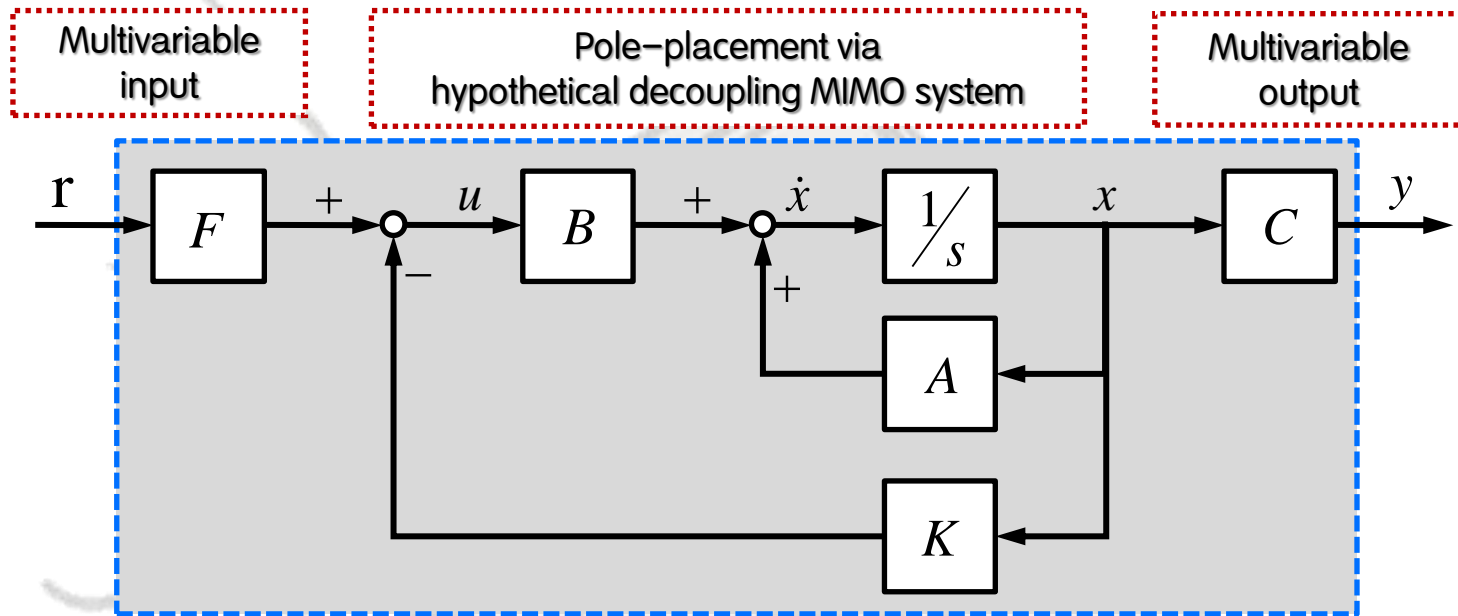
输出状态更新公式:  $y(k) = Cx(k)$ .

当  $k = 1$ ,

$$\begin{bmatrix} x_1(2) \\ x_2(2) \\ x_3(2) \end{bmatrix}_{3 \times 1} = T \times \left( \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}_{3 \times 3} \begin{bmatrix} x_1(1) \\ x_2(1) \\ x_3(1) \end{bmatrix}_{3 \times 1} + \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}_{3 \times 2} \begin{bmatrix} u_1(1) \\ u_2(1) \end{bmatrix}_{2 \times 1} \right) + \begin{bmatrix} x_1(1) \\ x_2(1) \\ x_3(1) \end{bmatrix}_{3 \times 1}$$

$$\begin{bmatrix} y_1(1) \\ y_2(1) \end{bmatrix}_{2 \times 1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}_{2 \times 3} \begin{bmatrix} x_1(1) \\ x_2(1) \\ x_3(1) \end{bmatrix}_{3 \times 1}$$

# 范例仿真 – 控制器的功能



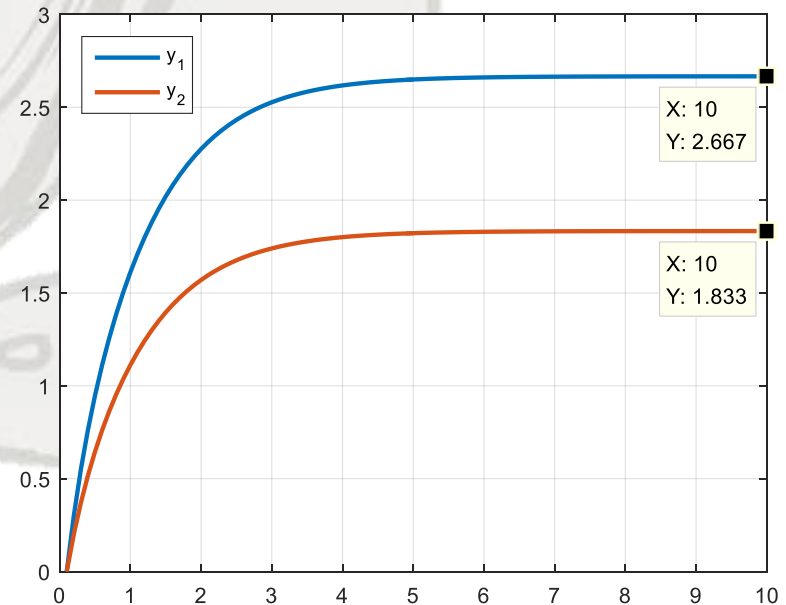
- $x(k+1) = T[Ax(k) + Bu(k)] + x(k),$

- $u(k) = -Kx(k) + Fr(k)$

- $y(k) = Cx(k), T = 0.01.$

- $K = \begin{bmatrix} -3.000 & 1.000 & 5.000 \\ 6.222 & 0.111 & -6.556 \end{bmatrix},$

- $F = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, x(0) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, r = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

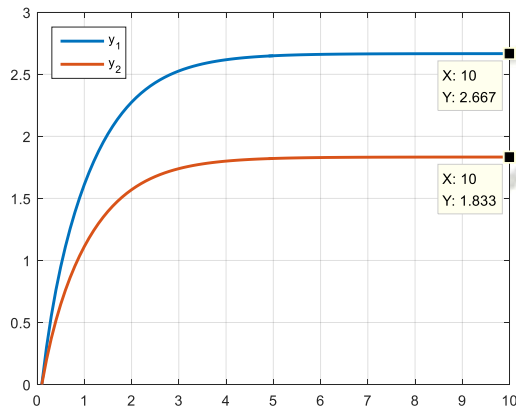


# 自由参数对仿真系统输出的影响

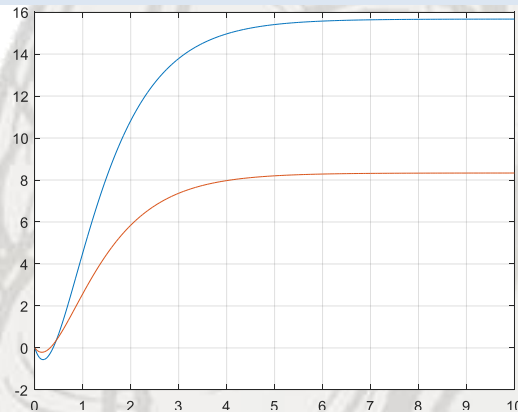
- 简化控制公式的计算过程
- 副程式输入的部份称之“**自由因子**”，没有任何限制
- 不同的“**自由因子**”会影响输出结果

$[K, F] = \text{Axui\_FeedbackGain}(0,0)$

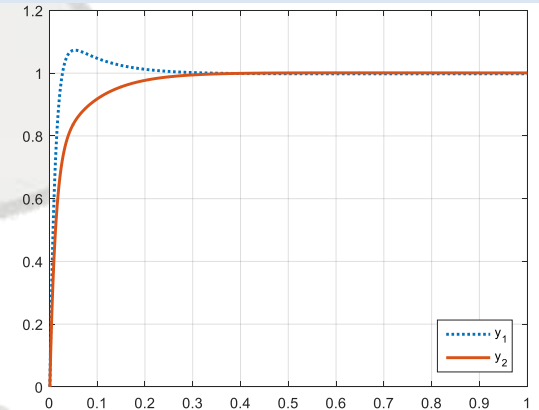
$[K, F] = \text{Axui\_FeedbackGain}(0,0)$



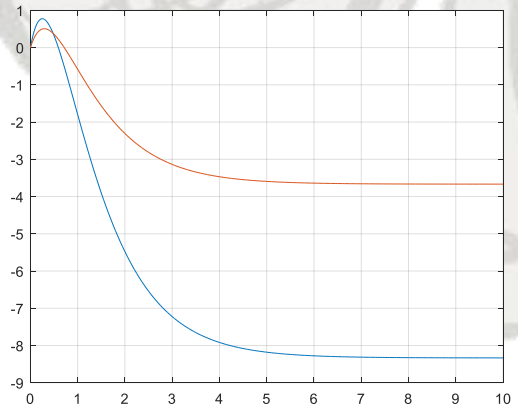
$[K, F] = \text{Axui\_FeedbackGain}(5, -3)$



$[K, F] = \text{Axui\_FeedbackGain}(?, ?)$

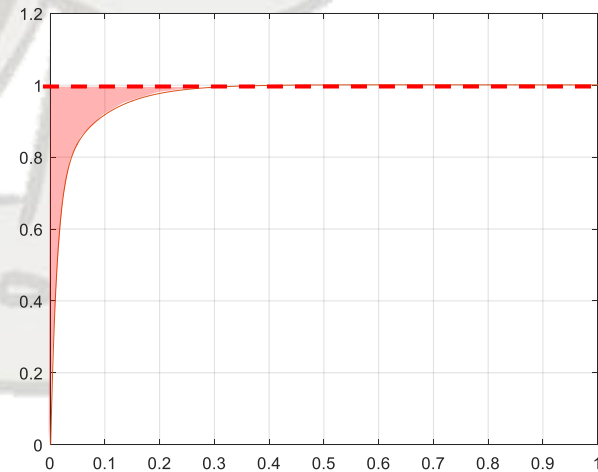
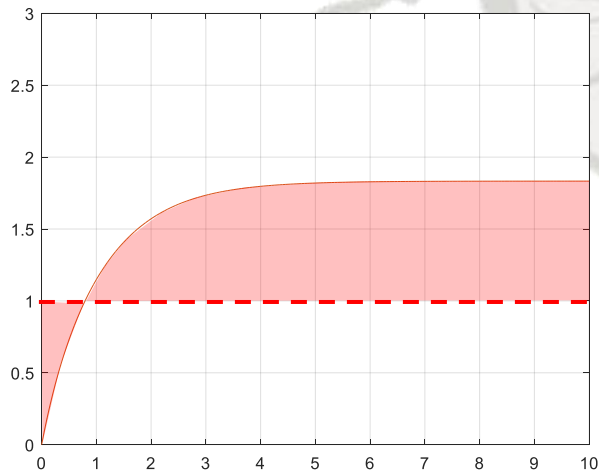
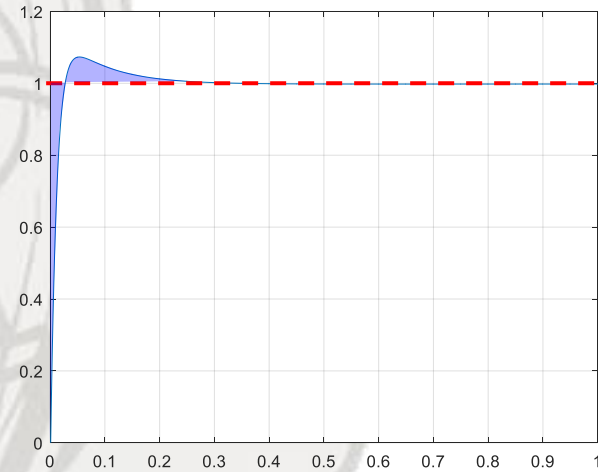
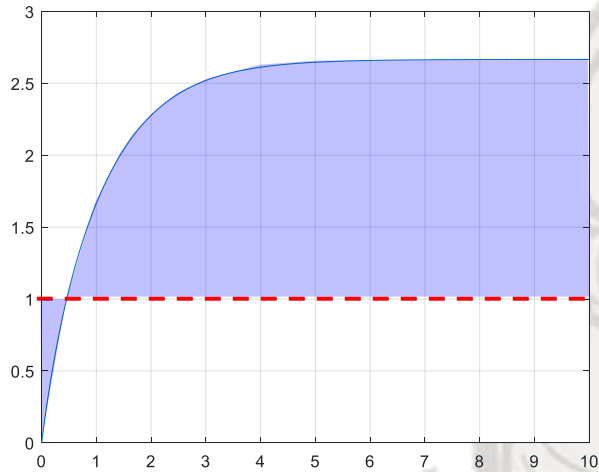


$[K, F] = \text{Axui\_FeedbackGain}(-2, 7)$

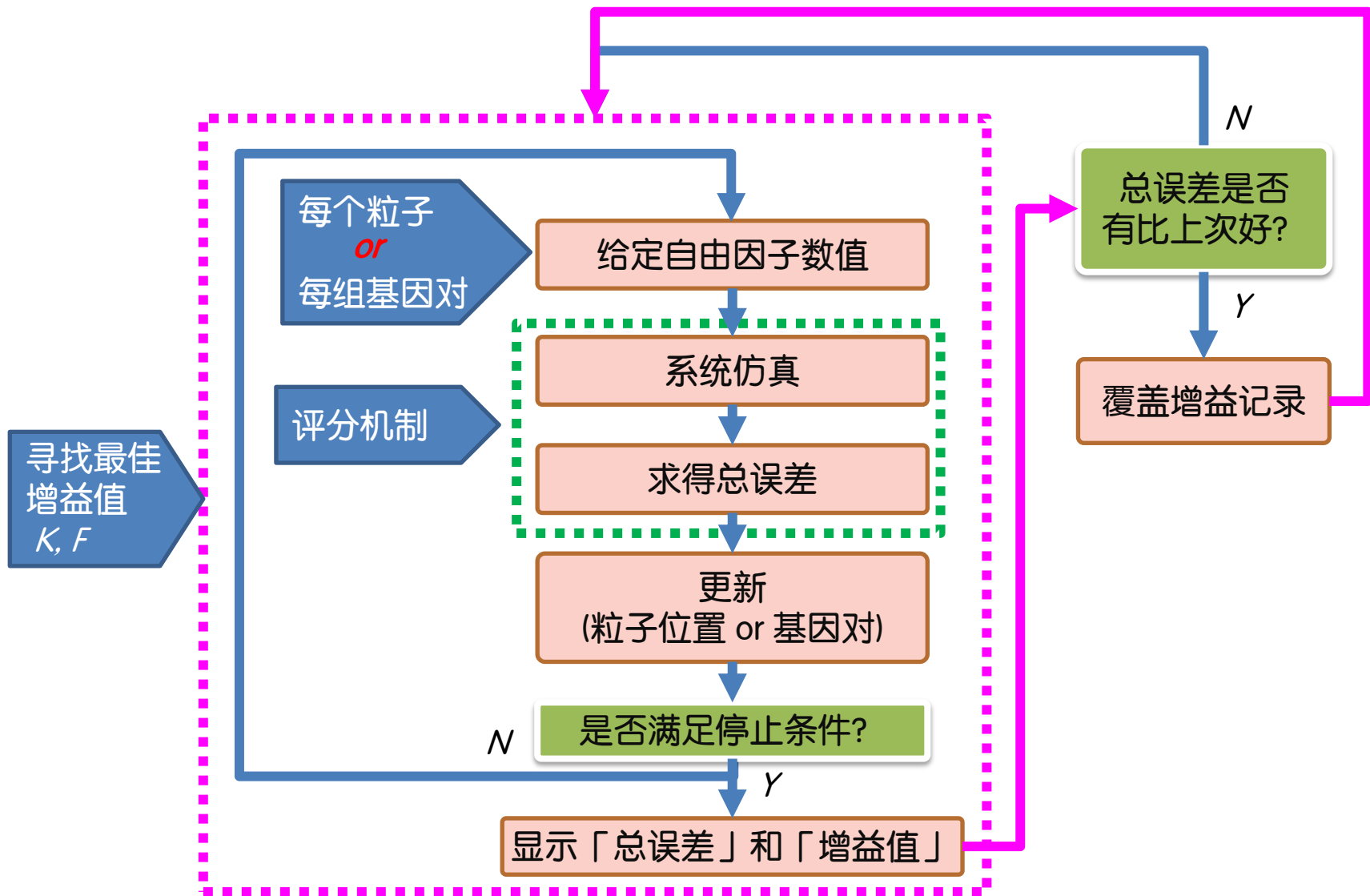


# 适应值 - 仿真系统输出误差

- 「输出误差」=「输出」与「期望值」间的差。
- 希望输出能与期望值相同，就是输出曲线与期望值之间的面积总和越小越好。



# 三重回圈 - (系统仿真, 粒子算法, 数据统计比较)





# 作业 – 离散系统最优化控制器设计

- 请试着利用「粒子群聚演算法」搜寻最佳的自由参数，使其输出尽可能靠近为 1，相关条件如下：

- 最佳解搜寻范围为 $\pm 100$
- 粒子数(40), 权重值(0.5,1.0,1.5)
- 演算总次数为 200 次
- 请列出最佳解的控制增益 K 与 F
- 请列出总误差量是多少
- 请绘制输出曲线  $y_1, y_2$

$$[K, F] = \text{Axui\_FeedbackGain}(?, ?)$$

