

学院：数据科学与计算机学院

专业：计算机科学与技术

姓名：郑康泽

学号：17341213

# 智能控制与计算智能

## 第二章作业

### 一. 题目

求二阶传递函数

$$G_p(s) = \frac{133}{s^2 + 25s}$$

的阶跃响应。取采样时间1ms进行离散化。参照程序chap2\_1.m，设计专家PID控制器，并进行Matlab仿真。

### 二. 分析

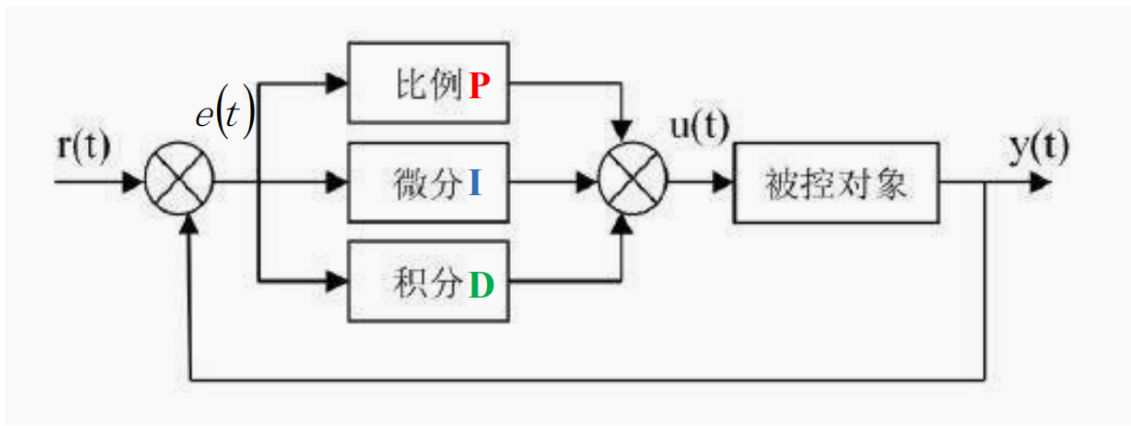
- PID控制器是一种线性控制器，它将给定的 $r(t)$ 的值与实际输出的 $y(t)$ 的偏差的比例(P)、积分(I)、微分(D)通过线性组合构成控制量，对控制量进行控制。PID调节器公式如下：

$$u(t) = K_p \left[ e(t-1) + \frac{1}{T_I} \int_0^{t-1} e(k)dt + T_D \frac{de(t-1)}{dt} \right]$$

其中， $e(t) = r(t) - y(t)$ 。其离散形式有多种，这里我们采用其位置型离散形式，也即

$$u(t) = k_p e(t-1) + k_i \sum_{i=0}^{t-1} e(i) + k_d [e(t-1) - e(t-2)]$$

2.



在上图中， $r(t)$ 是系统的期望输出， $u(t)$ 是系统的实际输入，也是PID控制器的输出， $y(t)$ 是系统的实际输出， $e(t)$ 是系统的期望输出与实际输出之差，PID控制器的任务是根据 $e(t)$ ，调节出一个合适的 $u(t)$ ，使得 $y(t)$ 收敛于 $r(t)$ 。根据PID调节器公式可知，要想得到 $u(t)$ ，我们需要知道 $e(t)$ ，也即知道 $r(t)$ 和 $y(t)$ ，因为想要的响应为阶跃响应，所以 $r(t) = 1$ ，所以目前的未知量是 $y(t)$ 。此时就需要利用题目给出的另外一个条件，二阶传递函数为 $G_p(s) = \frac{133}{s^2 + 25s}$ ，首先利用Matlab中的tf函数并离散化，建立传递函数的离散模型

$$G(z) = \frac{\text{num}(2)z + \text{num}(3)}{z^2 + \text{den}(2)z + \text{den}(3)}。$$

因为 $G_p(s)$ 中分母的阶数一定大于分子的阶数，所以有 $\text{num}(1) = 0$ 和 $\text{den}(1) = 1$ 。由传递函数定义： $G(z) = \frac{Y(z)}{U(z)}$ 可得，

$$Y(z) = -\text{den}(2)z^{-1}Y(z) - \text{den}(3)z^{-2}Y(z) + \text{num}(2)z^{-1}U(z) + \text{num}(3)z^{-2}U(z)。$$

再通过z逆变换，从复数域回到时域，得到以下差分公式：

$$y(t) = -\text{den}(2)y(t-1) - \text{den}(3)y(t-2) + \text{num}(2)u(t-1) + \text{num}(3)u(t-2)。$$

得到了 $y(t)$ 的值，就可以得到 $u(t+1)$ 的值，之后再应用五条专家规则即可完成对系统输入的控制。

3. 可以看出，计算 $y(t)$ 和 $u(t)$ 需要之前的数据，但一开始我们没有任何数据，并且传递函数要求是零初始条件，所以我们可以初始化 $y(t-1)$ ， $y(t-2)$ ， $u(t-1)$ ， $u(t-2)$ ， $e(t-1)$ ， $\sum_{i=0}^{t-1} e(i)$ ， $e(t-1) - e(t-2)$ 为零，然后在之后的迭代中，逐步更新这些值。

4. 五条专家规则如下：

1. 当 $|e(t)| > M_1$ ，说明误差的绝对值很大，令 $u(t+1) = \text{定值}$ 。
2. 当 $e(t)\Delta e(t) > 0$ 或 $\Delta e(t) = 0$ 时，说明误差的绝对值在增大，或者误差不变，分为以下两种情况：

1. 当 $|e(t)| \geq M_2$ ，令 $u(t+1) = u(t) + k_1 * k_p * e(t)$ ，其中 $k_1 > 1$ 。

2. 当 $|e(t)| < M_2$ ，令 $u(t+1) = u(t) + k_2 * k_p * e(t)$ ，其中 $k_2 < 1$ 。
3. 当 $e(t)\Delta e(t) < 0$ 且 $e(t)\Delta e(t-1) > 0$ 或者 $\Delta e(t) = 0$ 时，说明误差的绝对值在减少，或者误差不变，此时保持控制器的输出不变，也即利用PID控制器的位置型离散形式

$$u(t+1) = k_p e(t) + k_i \sum_{i=0}^t e(i) + k_d [e(t) - e(t-1)]。$$

4. 当 $e(t)\Delta e(t) < 0$ 且 $e(t)\Delta e(t-1) < 0$ 时，说明误差处于极值状态 $e_m(t)$ ，分为以下两种情况：
1. 当 $|e(t)| \geq M_2$ ，令 $u(t+1) = u(t) + k_1 * k_p * e_m(t)$ ，其中 $k_1 > 1$ 。
2. 当 $|e(t)| < M_2$ ，令 $u(t+1) = u(t) + k_2 * k_p * e_m(t)$ ，其中 $k_2 < 1$ 。
5. 当 $e(t) \leq \epsilon$ ，说明误差的绝对值已经很小了，加入积分调节，减少稳态误差。

## 三. 代码及结果

### 1. 代码：

```
%Expert PID Controller
clear;
clc;

ts = 0.001; % 采样时间
step = 500; % 迭代次数
r = ones(step, 1); % 系统期望输出
time = zeros(step, 1); % x轴
u = zeros(step, 1); % 系统实际输入/PID控制器输出
y = zeros(step, 1); % 系统实际输出
error = zeros(step, 1); % 系统期望输出与实际输出之差

u_1 = 0; u_2 = 0; % 前两步系统的输入
y_1 = 0; y_2 = 0; % 前两步系统的输出

e = [0, 0, 0]'; % kp、ki、kd对应的e
e2_1 = 0; % 上一步的e(2)

% kp、ki、kd
kp = 5;
ki = 0.03;
kd = 0.01;

sys = tf(133, [1, 25, 0]); % 建立传递函数模型
dsys = c2d(sys, ts, 'z'); % 离散化该模型
[num, den] = tfdata(dsys, 'v'); % 获取分子分母的系数

for k = 1:step
```

```

time(k) = k*ts;

u(k) = kp*e(1) + kd*e(2) + ki*e(3);    % 位置型离散形式

% 规则一
if abs(e(1)) > 0.8
    u(k) = 0.45;
elseif abs(e(1)) > 0.4
    u(k) = 0.5;
elseif abs(e(1)) > 0.2
    u(k) = 0.12;
elseif abs(e(1)) > 0.01
    u(k) = 0.1;
end

% 规则二
if (e(1)*e(2)>0) || (e(2)==0)
    if abs(e(1)) >= 0.0125
        u(k) = u_1 + 2*kp*e(1);
    else
        u(k) = u_1 + 0.4*kp*e(1);
    end
end

% 规则三
if (e(1)*e(2)<0 && e(2)*e2_1>0) || (e(1)==0)
    u(k) = 2*u(k);
end

% 规则四
if (e(1)*e(2)<0) && (e(2)*e2_1<0)
    if abs(e(1)) >= 0.0125
        u(k) = u_1 + 2*kp*e(1);
    else
        u(k) = u_1 + 0.6*kp*e(1);
    end
end

% 规则五
if abs(e(1)) <= 0.001
    u(k) = 0.5*e(1) + 0.010*e(3);
end

% 限制控制器的输出
if u(k) >= 10
    u(k) = 10;
end
if u(k) <= -10
    u(k) = -10;
end

% 系统实际输出以及误差
y(k) = -den(2)*y_1 - den(3)*y_2 + num(2)*u_1 + num(3)*u_2;
error(k) = r(k) - y(k);

% 更新参数
u_2 = u_1; u_1 = u(k);
y_2 = y_1; y_1 = y(k);

```

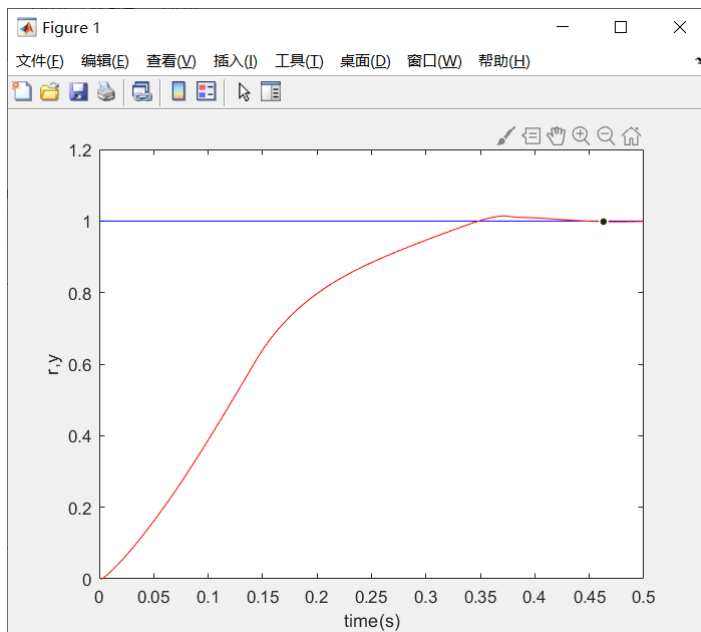
```

e2_1 = e(2);
e(2) = (error(k)-e(1))/ts;
e(1) = error(k);
e(3) = e(3)+error(k)*ts;
end

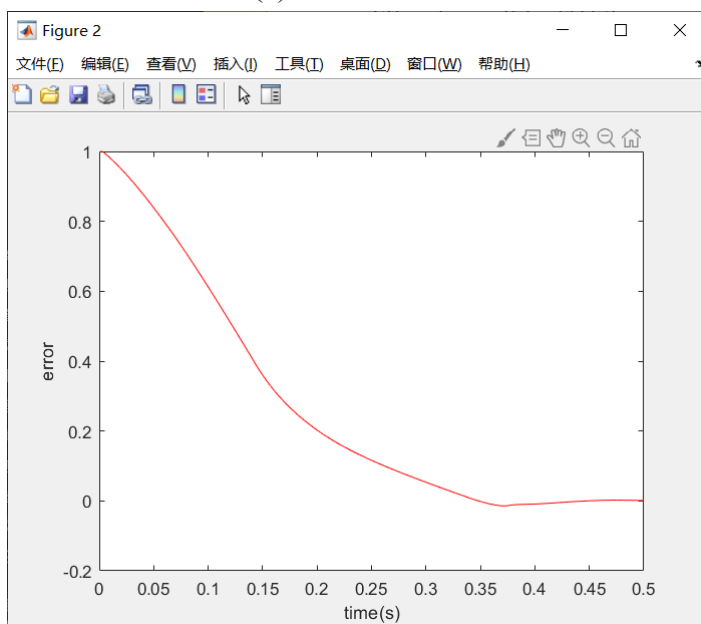
figure(1);
plot(time,r,'b',time,y,'r');
xlabel('time(s)');ylabel('r,y');
figure(2);
plot(time,error,'r');
xlabel('time(s)');ylabel('error');

```

## 2. 结果

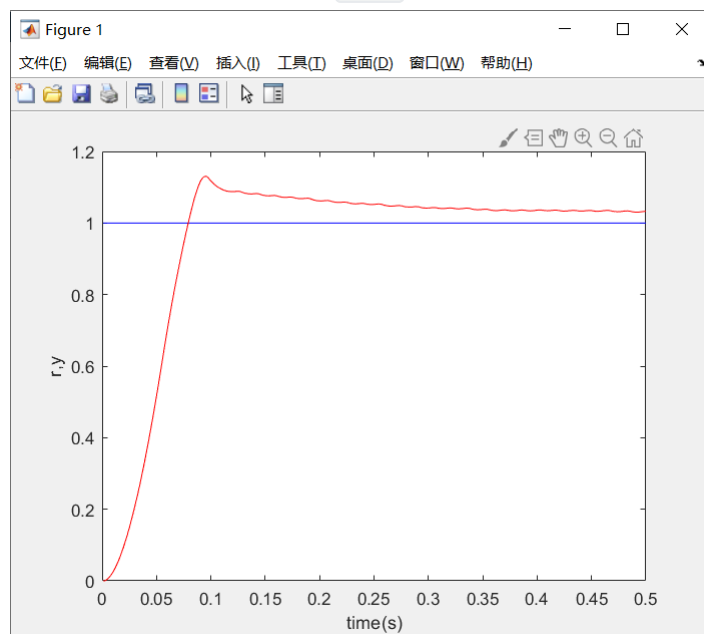


可以看到，time(s)大概为0.35时，系统的实际输出收敛于期望输出。



## 四. 调参过程

如果直接用chap2\_1.m的话，似乎是要迭代将近1000次才能收敛，但是chap2\_1.m用于三阶传递函数时，收敛得很快，迭代50次就行了。于是就调参调了一下午，尝试了很多方案，例如修改规则一、二、四中的阈值 $M_1$ 、 $M_2$ ，修改 $k_p$ 、 $k_i$ 、 $k_d$ 等等，都没什么太大效果。不过适当提高 $k_p$ 确实加快了一点收敛。最终，将目标转向了从未修改的规则三，也就是 $u(k)$   
 $= u(k)$ ，尝试给它加了个系数，也即 $u(k) = k * u(k)$ ，发现当 $k$ 大于1的时候，能明显加快收敛速度，并且 $k$ 越大，收敛越快，但是收敛时的误差也会越来越大，下图是 $k=5$ 的收敛情况：



对比第三部分的图，可以发现确实是如此。不过我感到疑惑的是，规则三说明的是由于误差的绝对值在减少或者不变，所以保持控制器的输出不变，而我在这里给了一个大于1的系数，发现促进了收敛，这个能如何解释呢？