

东南大学

Matlab 仿真实验报告

课程名称： 生物系统建模分析

作业周次： 第 5 周

姓 名：

学 号：

1, 理论计算 (迭代步骤)

(理论计算在于原理, 故列出基本迭代步骤即可, 涉及复杂计算处由仿真体现, 仅实现原理)

3.2 仿址:

$$\begin{cases} \dot{S} = a_1 S - a_2 S \\ \dot{T} = a_3 T - a_4 S T \end{cases}, \text{ 取 } \begin{cases} a_1 = 0.015 \\ a_2 = 0.7 \\ a_3 = 0.5 \\ a_4 = 0.01 \end{cases}, \begin{cases} S(0) = 100 \\ T(0) = 100 \end{cases}$$

(1) 显式 Euler 法: 迭代式 $\begin{cases} y'(t) = f(t, y(t)) \\ y(t_0) = y_0 \end{cases} \rightarrow y_{n+1} = y_n + h f(t_n, y_n)$
对应 \dot{S}, \dot{T}

例 $\begin{cases} S_{n+1} = S_n + h (a_1 S_n - a_2 S_n) \\ T_{n+1} = T_n + h (a_3 T_n - a_4 S_n T_n) \end{cases},$ (或直接用欧拉法 \rightarrow 差去同理)
 $h = \Delta t = 0.1$

迭代步: 0.1年: $\begin{cases} S_1 = S_0 + \Delta t (a_1 S_0 - a_2 S_0) = 100 + 0.1 (0.015 \times 100 \times 100 - 0.7 \times 100) = 108 \\ T_1 = T_0 + \Delta t (a_3 T_0 - a_4 S_0 T_0) = 100 + 0.1 (0.5 \times 100 - 0.01 \times 100 \times 100) = 95 \end{cases}$

0.2年: $\begin{cases} S_2 = S_1 + \Delta t (a_1 S_1 - a_2 S_1) = 110.83 \text{ (取 } 116) \\ T_2 = T_1 + \Delta t (a_3 T_1 - a_4 S_1 T_1) = 89.49 \text{ (取 } 89) \end{cases}$

0.3年: 同理迭代

...

(2) 4阶 Runge-Kutta 法: 同理有迭代式 $S_{n+1} = S_n + \frac{1}{6} \Delta t [k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4]$
 $\begin{cases} k_1 = \dot{S}(t_n, S_n) \\ k_2 = \dot{S}(t_n + \frac{1}{2} \Delta t, S_n + \frac{1}{2} \Delta t k_1) \\ k_3 = \dot{S}(t_n + \frac{1}{2} \Delta t, S_n + \frac{1}{2} \Delta t k_2) \\ k_4 = \dot{S}(t_n + \Delta t, S_n + \Delta t k_3) \end{cases}$

0.1年, 即 $S_t = S_0 + \Delta t [k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4]$, $t_0 = 0$

$k_1 = \dot{S}(t_0, S_0) = a_1 S_0 T(t_0) - a_2 S_0 = 80$

$k_2 = \dot{S}(t_0 + 0.05, S_0 + 0.05k_1) = \dot{S}(0.05, 104) = 1.56 T(0.05) - 12.8$

$k_3 = \dot{S}(t_0 + 0.1, S_0 + 0.1k_2) = \dot{S}(0.1, 100 + 0.1k_2)$

$k_4 = \dot{S}(t_{total}, S_0 + 0.1k_3) = \dot{S}(0.1, 100 + 0.1k_3)$

$\therefore \dot{S} = a_1 S T - a_2 S$ 即 $\frac{dS}{dt} = S(T) = a_1 S(T) - a_2 S(T)$

同理 $T_{n+1} = T_n + \Delta t [k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4]$

$k_1 = \dot{T}(t_n, T_n)$

$k_2 = \dot{T}(t_n + \frac{1}{2}\Delta t, T_n + \frac{1}{2}\Delta t k_1)$

$k_3 = \dot{T}(t_n + \frac{1}{2}\Delta t, T_n + \frac{1}{2}\Delta t k_2)$

$k_4 = \dot{T}(t_n + \Delta t, T_n + \Delta t k_3)$

同样利用 \dot{T} 式代入求 $k_1, 2, 3, 4$ 斜率

0.2年, 同理

...

显式欧拉:

- 显式Euler方法: $y_1 - y_0 = f(t_0, y_0)\Delta t$
 $y_2 - y_1 = f(t_1, y_1)\Delta t$
.....
 $y_{k+1} - y_k = f(t_k, y_k)\Delta t$

```
% 定义微分方程组和参数
A1 = 0.015; A2 = 0.7; A3 = 0.5; A4 = 0.01;
f = @(t, y) [A1*y(1)*y(2)-A2*y(1); A3*y(2)-A4*y(1)*y(2)];
tspan = [0, 50];
y0 = [100; 100];
h = 0.1;%步长
t=0.1:h:50;

% 初始化变量
n = length(tspan(1):h:tspan(2));%迭代步数
S = zeros(n, 1);
T = zeros(n, 1);
%S,T用n行1列的全0初始化向量来接住
S(1) = y0(1);
T(1) = y0(2);
% 迭代计算并存储结果，用欧拉式迭代
for i = 1:(n-1)
    y = [S(i), T(i)] + h*f(t(i), [S(i), T(i)]);
    S(i+1) = y(1);
    T(i+1) = y(2);
end
% 绘制每一步长上的具体值
t = tspan(1):h:tspan(2);
plot(t, S, '-o', t, T, '-o');
legend('Shark', 'Tuna');
xlabel('时间');
ylabel('鱼的数目');
title('显式欧拉法');
```

定义了1个匿名函数，接受参数 t 和长度为2的行向量 y (1,2 分别表示 S, T)，输出为长度为2的列向量，即微分方程组左侧导数的向量表示

后续迭代中，使用显式欧拉式迭代，将第 i 步的数值行向量+微分方程组左侧导数列向量的转置，结果行向量中取第1个，第2个即对应的第 $i+1$ 步的迭代值

% 定义参数

```
A1 = 0.015; A2 = 0.7; A3 = 0.5; A4 = 0.01;  
tspan = [0, 50];  
h = 0.1;%步长
```

% 初始化变量

```
n = length(tspan(1):h:tspan(2));%迭代步数  
S = zeros(n, 1);  
T = zeros(n, 1);  
%S,T用n行1列的全0初始化向量来接住  
S(1) = 100;  
T(1) = 100;
```

% 迭代计算并存储结果，用欧拉式迭代

```
for i = 1:(n-1)  
    S(i+1) = S(i) + h*(A1*S(i)*T(i) - A2*S(i));  
    T(i+1) = T(i) + h*(A3*T(i) - A4*S(i)*T(i));  
end
```

% 绘制每一步长上的具体值

```
t = tspan(1):h:tspan(2);  
plot(t, S, '-o', t, T, '-o');  
legend('Shark', 'Tuna');  
xlabel('时间');  
ylabel('鱼的数目');  
title('显式欧拉法');
```

更加明显的迭代式

$$\begin{cases} \frac{ds}{dt} = a_1(s(t), T(t)) - a_2(s(t)) \\ \frac{dT}{dt} = a_3(T(t)) - a_4(s(t), T(t)) \end{cases}, \text{ 而 } y' = \frac{dy}{dt} = f(t, y)$$

$$\begin{cases} s \rightarrow y \\ t \rightarrow x \end{cases} \quad \begin{cases} T \rightarrow y \\ t \rightarrow x \end{cases}$$

$$\begin{cases} k_1 = f(t, y) \\ k_2 = f(t + \frac{h}{2}, y + \frac{h}{2}k_1) \\ k_3 = f(t + \frac{h}{2}, y + \frac{h}{2}k_2) \\ k_4 = f(t + h, y + hk_3) \end{cases} \rightarrow \begin{cases} k_1 = \frac{ds}{dt}(t, s) \\ k_2 = \frac{ds}{dt}(t + \frac{h}{2}, s + \frac{h}{2}k_1) \\ k_3 = \frac{ds}{dt}(t + \frac{h}{2}, s + \frac{h}{2}k_2) \\ k_4 = \frac{ds}{dt}(t + h, s + hk_3) \end{cases} + \begin{cases} k_1 = \frac{dT}{dt}(t, T) \\ k_2 = \frac{dT}{dt}(t + \frac{h}{2}, T + \frac{h}{2}k_1) \\ k_3 = \frac{dT}{dt}(t + \frac{h}{2}, T + \frac{h}{2}k_2) \\ k_4 = \frac{dT}{dt}(t + h, T + hk_3) \end{cases}$$

$$\begin{array}{ccc} f = @ (t, y) & \rightarrow & \begin{bmatrix} \frac{ds}{dt} \\ \frac{dT}{dt} \end{bmatrix} \\ \swarrow & & \downarrow \\ |x| & & |y| \\ & & [s(t), T(t)] \\ & & x_2 \end{array}$$

4 阶 R-K 法:

Runge-Kutta 数值计算方法

MATLAB solver
ode45 (5阶Runge-Kutta)

- 四阶Runge-Kutta方法: $y_{k+1} = y_k + \frac{1}{6}\Delta t[k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4]$;
- 其中

$$\begin{cases} k_1 = f(t_k, y_k) \\ k_2 = f\left(t_k + \frac{1}{2}\Delta t, y_k + \frac{1}{2}\Delta t * k_1\right) \\ k_3 = f\left(t_k + \frac{1}{2}\Delta t, y_k + \frac{1}{2}\Delta t * k_2\right) \\ k_4 = f(t_k + \Delta t, y_k + \Delta t * k_3) \end{cases}$$

- 四阶R-K法: 局部截断误差 $\approx O(\Delta t^5)$; 全局截断误差 $\approx O(\Delta t^4)$;

参考补充材料6.4. The Runge-Kutta Methods

4 阶显式 Runge-Kutta 算法 已知 $y' = f(x, y)$, $y(x_0) = y_0$, 求 y .

输入 (INPUT): 区间端点 a, b , 初值 (x_0, y_0) , 步长 h , 分割子区间个数 N .

输出 (OUTPUT): 最大节点 x_{N+1} 处的近似值 y_{N+1} ;

STEP 1. Set $h = \frac{b-a}{N}$, $x = x_0$, $y = y_0$ (设定步长和初值), OUTPUT (x, y) .

STEP 2. For $n = 1, 2, \dots, N$, Do STEPS 3-4.

STEP 3. Set

- $K_1 = f(x, y)$
- $K_2 = f(x + \frac{h}{2}, y + \frac{h}{2}K_1)$
- $K_3 = f(x + \frac{h}{2}, y + \frac{h}{2}K_2)$
- $K_4 = f(x + h, y + hK_3)$

STEP 4. Set $x = x + ih$ (计算节点值 x_n)

$y = y + \frac{h}{6}(K_1 + 2K_2 + 2K_3 + K_4)$ (计算函数值 y_n)

STEP 5. OUTPUT (x, y) .

STEP 6. STOP.

理论迭代见上草稿纸

```
% 定义微分方程组和参数
A1 = 0.015; A2 = 0.7; A3 = 0.5; A4 = 0.01;
f = @(t, y) [A1*y(1)*y(2)-A2*y(1); A3*y(2)-A4*y(1)*y(2)];
tspan = [0, 50];
y0 = [100; 100];
h = 0.1;%步长
t = 0.1:h:50;

% 初始化变量
n = length(tspan(1):h:tspan(2));%迭代步数
S = zeros(n, 1);
T = zeros(n, 1);
%S,T用n行1列的全0初始化向量来接住
S(1) = y0(1);
T(1) = y0(2);

% 迭代计算并存储结果, 用4阶runge-kutta法迭代
for i = 1:(n-1)
% 第一步
k1 = f(t(i), [S(i), T(i)])';
% 第二步
k2 = f(t(i) + 0.5*h, [S(i), T(i)] + 0.5*h*k1)';
% 第三步
k3 = f(t(i) + 0.5*h, [S(i), T(i)] + 0.5*h*k2)';
% 第四步
k4 = f(t(i) + h, [S(i), T(i)] + h*k3)';
% 计算下一步的S和T
S(i+1) = S(i) + h*(1/6)*(k1(1) + 2*k2(1) + 2*k3(1) + k4(1));
T(i+1) = T(i) + h*(1/6)*(k1(2) + 2*k2(2) + 2*k3(2) + k4(2));
```

```

end

% 绘制每一步长上的具体值
t= tspan(1):h:tspan(2);
plot(t, S, '-o',t,T, '-o');
legend('Shark', 'Tuna');
xlabel('时间');
ylabel('鱼的数目');
title('4阶runge-kutta法');

```

同样定义 1 个匿名函数，输出 1 个 2x1 的导数列向量

具体迭代的话就用 f 统一处理 S,T 的导数的变化了

具体细节即

```

% 迭代计算并存储结果，用4阶runge-kutta法迭代
for i = 1:(n-1)
% 第一步
k1 = f(t(i), [S(i), T(i)])';
k2 = f(t(i) + 0.5*h, [S(i)+0.5*h*k1(1), T(i)+0.5*h*k1(2)])';
k3 = f(t(i) + 0.5*h, [S(i)+0.5*h*k2(1), T(i)+0.5*h*k2(2)])';
k4 = f(t(i) + h, [S(i)+h*k3(1), T(i)+h*k3(2)])';

S(i+1) = S(i) + h*(1/6)*(k1(1) + 2*k2(1) + 2*k3(1) + k4(1));
T(i+1) = T(i) + h*(1/6)*(k1(2) + 2*k2(2) + 2*k3(2) + k4(2));
end

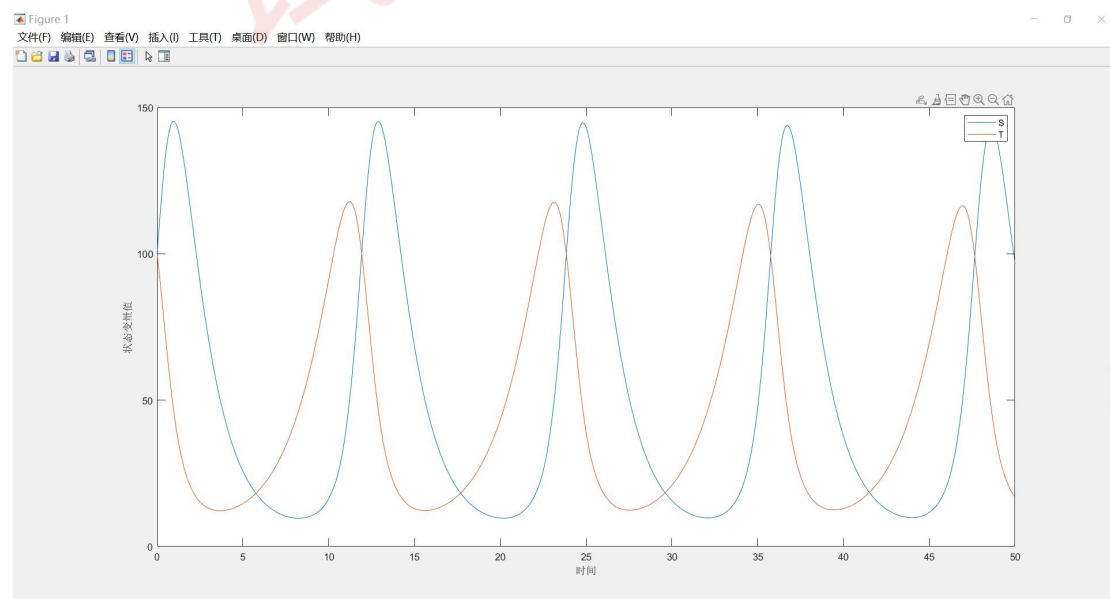
```

这两块代码结果是一致的

2, 结果分析

根据 matlab 仿真+食物链先验知识

下图为 ode45 求解连续（也可以取其他图，欧拉+RK，曲线变化形式一致）



刚开始鲨鱼数量增加（捕食金枪鱼），然后金枪鱼数量下降，随之因为食物缺乏所以鲨鱼数量也下降，因为天敌缺少，所以金枪鱼得以繁衍生殖，数量回升，同理食物数量回升，所以鲨鱼数量也增加，如此循环迭代

不过鲨鱼数量是由外界金枪鱼数量反馈影响，不是前馈，所以变化比金枪鱼慢一拍。
结果分析：生物学意义上无非是验证鲨鱼与金枪鱼在一条食物链上，鲨鱼捕食金枪鱼
3, Matlab 源代码 (simulink 选做)：代码另附件

Matlab 源代码

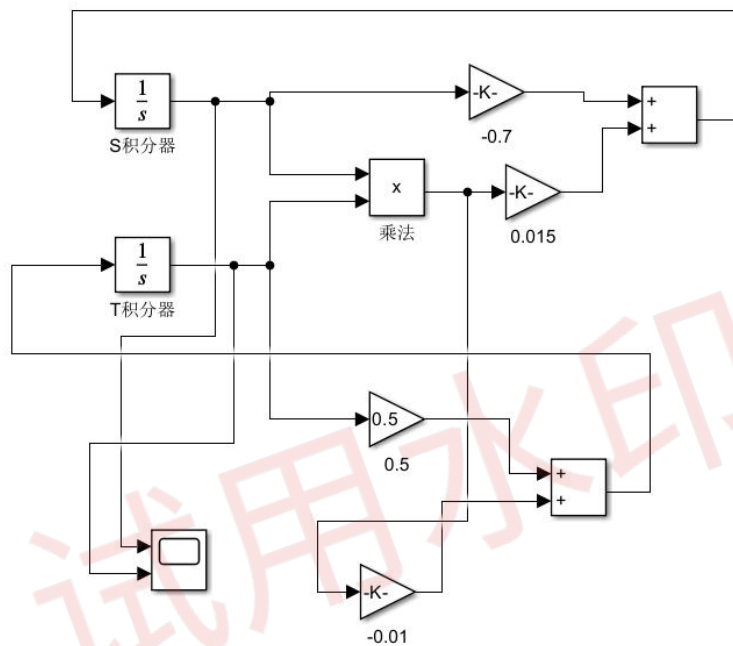
Ode45 见 rk.m, rk1.m,

欧拉法见 rk2.m, rk3.m,

4 阶 R-K 法见 rk4.m, rrk.m,

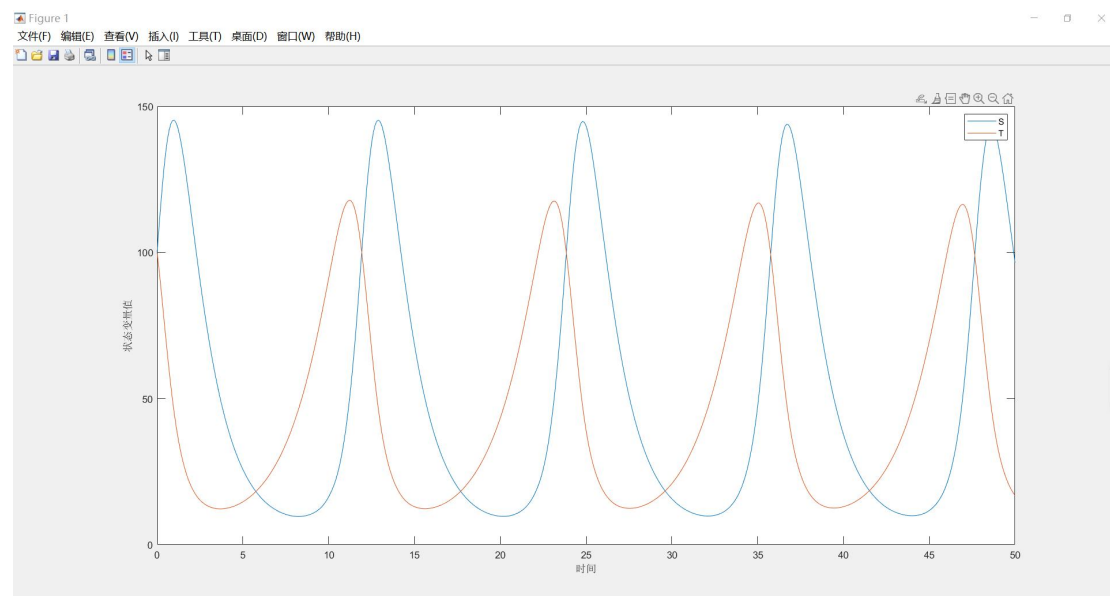
另外绘图见 RK.fig (ode45)，其他方法运行代码同样得图

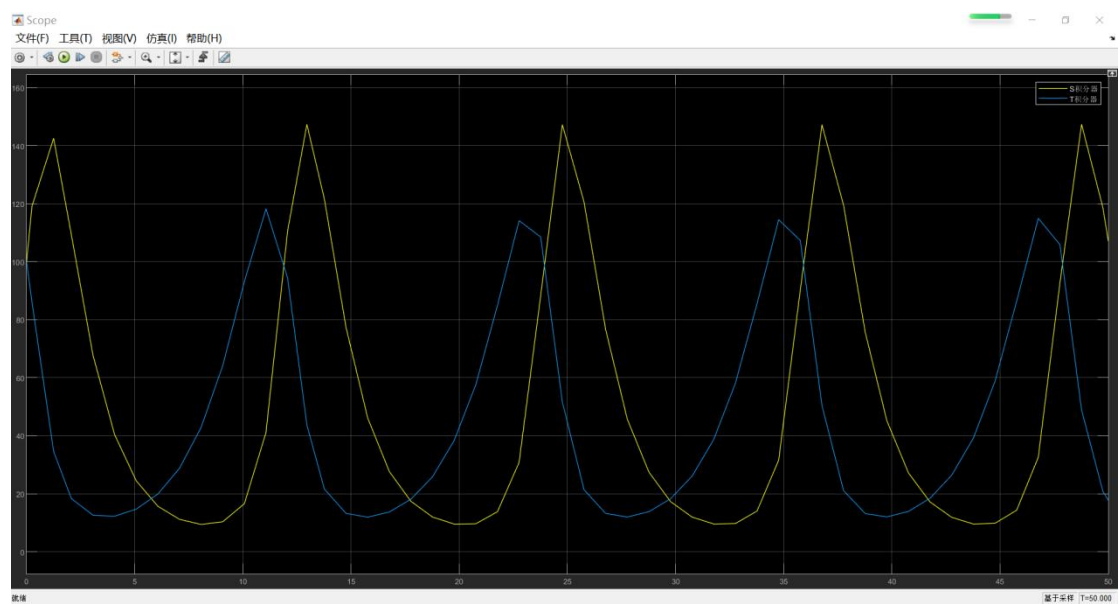
simulink 见附件 sim1.slx



微分方程初值在积分器中参数设置

仿真波形在 scope 中查看





基本相符