

数学实验

Experiments in Mathematics

实验4 常微分方程数值解

2000-10-14



为什么要学习微分方程数值解

- 微分方程是研究函数变化规律的重要 工具,有着广泛的应用。
- 多数微分方程没有解析解,数值解法 是求解的重要手段,如

$$\frac{dy}{dx} = y^2 + x$$

 $\dot{x}(t) = -axy$

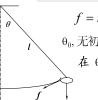
 $\dot{y}(t) = axy - by$

实验4的主要内容



- 1. 两个最常用的数值解法:
- 欧拉 (Euler) 方法
- · 龙格-库塔 (Runge-Kutta) 方法
- 2. 龙格-库塔方法的MATLAB实现
- 3. 实际问题用微分方程建模, 并求数值解

实例1 单摆运动



 $f = ma \quad \Box \quad ml\ddot{\theta} = -mg\sin\theta$ (1)

 θ_0 , 无初速 \Box $\theta(0) = \theta_0$, $\dot{\theta}(0) = 0$ (2)

在 θ 不大的条件下 $\sin \theta \approx \theta$

$$(1) \Rightarrow \ddot{\theta} + \frac{g}{l}\theta = 0 \quad (3)$$

(3),(2)的解 $\theta(t) = \theta_0 \cos \omega t$, $\omega = \sqrt{g/l}$

 θ_0 较大时 (1),(2)无解析解, 如何求 θ (t)

实例2 食饵-捕食者模型



食饵 (甲) 数量 x(t), 捕食者 (乙) 数量 y(t)

甲独立生存的增长率r

 $\dot{x} = rx$

乙使甲的增长率减小, 减小量与v成正比

 $\dot{x}(t) = (r - ay)x$ (1)

乙独立生存的死亡率d

 $\dot{y} = -dy$

甲使乙的死亡率减小, 减小量与x成正比

 $\dot{y}(t) = -(d-bx)y = (-d+bx)y$ (2)

在初始条件 $x(0) = x'_0, y(0) = y'_0$ 下求解(1),(2)

(1),(2) 无解析解

2000-10-14

"常微分方程初值问题数值解"的提法

设 $y' = f(x, y), y(x_0) = y_0$ 的解y = y(x)存在且唯一

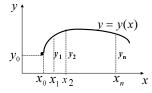
不求解析解 y = y(x), 而在一系列离散点

 $x_0 < x_1 < x_2 < \cdots < x_n < \cdots$

求y(x,)的近似值

记作 y_n ($n = 1, 2, \cdots$)

通常取等步长h $x_n = x_0 + nh$



2000-10-14

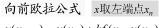
欧拉方法

 $y' = f(x, y), y(x_0) = y_0$

基本思路 $y(x_{n+1}) = y(x_n) + hf(x, y(x)), x \in [x_n, x_{n+1}]$

在小区间 $[x_n x_{n+1}]$ 上用差商 $[y(x_{n+1})-y(x_n)]/h$ 代替 左端的导数y',右端f(x,y)的x取[$x_m x_{n+1}$]内某一点的值.

各种欧拉公式 取不同的点



$$y(x_{n+1}) = y(x_n) + hf(x_n, y(x_n))$$
 y₀ P₀ 近似: $y_n \approx y(x_n), y_{n+1} \approx y(x_{n+1})$

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n), \ n = 0, 1, \dots$$

2000-10-14



假设到第n步公式右端 y_n 没有误差, 即 $y_n = y(x_n)$, 从 x_n 到 x_{n+1} 一步的计算值 y_{n+1} 与精确值 $y(x_{n+1})$ 之差, 称为局部截断误差.

$$y(x_{n+1}) = y(x_n) + hy'(x_n) + \frac{h^2}{2}y''(x_n) + O(h^3)$$

$$y_{n+1} = y(x_n) + hf(x_n, y(x_n)) = y(x_n) + hy'(x_n)$$

$$T_{n+1} = y(x_{n+1}) - y_{n+1} = \frac{h^2}{2}y''(x_n) + O(h^3) = O(h^2)$$

若一种算法的局部截断误差为 $O(h^{p+1})$,则称该算法 具有p阶精度 向前欧拉公式具有1阶精度

局部截断误差主项为 $\frac{h^2}{2}y''(x_n)$

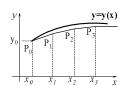
欧拉 方法

 $y(x_{n+1}) = y(x_n) + hf(x, y(x)), x \in [x_n, x_{n+1}]$

向后欧拉公式 x取右端点 x_{n+1} , $y_n \approx y(x_n)$, $y_{n+1} \approx y(x_{n+1})$

 $y_{n+1} = y_n + hf(x_{n+1}, y_{n+1}), n = 0, 1, \dots$ 右端 y_{n+1} 未知

隐式公式, 迭代求解



 $y_{n+1}^{(0)} = y_n + hf(x_n, y_n)$

$$y_{n+1}^{(k+1)} = y_n + hf(x_{n+1}, y_{n+1}^{(k)})$$

 $k = 0, 1, 2, \cdots, \quad n = 0, 1, 2, \cdots$

 $\lim y_{n+1}^{(k)} = y_{n+1}$

向后欧拉公式的误差

 $y_{n+1} = y_n + hf(x_{n+1}, y_{n+1}), n = 0, 1, \dots$

 $T_{n+1} = y(x_{n+1}) - y_{n+1} = -\frac{h^2}{2}y''(x_n) + O(h^3)$

向前欧拉公式 $\frac{h^2}{2}y''(x_n)$ ~QA

向后欧拉公式 $-\frac{h^2}{2}y''(x_n)$ ~QB

向前、向后欧拉公式的右端平 均,则两个误差主项刚好抵消

□ 梯形公式

2000-10-14

向后欧拉

公式具有

1阶精度

向前欧拉公式

向后欧拉公式

11

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$$
 $y_{n+1} = y_n + hf(x_{n+1}, y_{n+1})$

 $y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1})], n = 0, 1, \dots$ 梯形 梯形公式具有2阶精度 局部截断 $-\frac{h^3}{12}y^{"'}(x_n)$

隐式公式迭代求解 $y_{n+1}^{(0)} = y_n + hf(x_n, y_n)$

$$\begin{aligned} y_{n+1}^{(k+1)} &= y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1}^{(k)})] \\ k &= 0, 1, 2, \cdots, \quad n = 0, 1, 2, \cdots \end{aligned}$$

2000-10-14

改进的欧拉公式 将梯形公式的迭代过程简化为两步

$$\overline{y}_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$$

预测

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, \overline{y}_{n+1})]$$
 $n = 0.1.2...$

 $k_1 = f(x_n, y_n)$

 $k_{1} = f(x_{1}, y_{1} + hk_{1})$

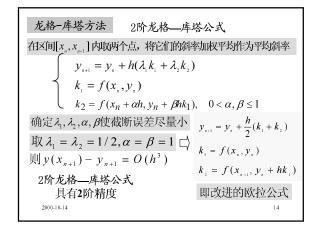
欧拉公式都可 以推广到解常 微分方程组、

高阶微分方程

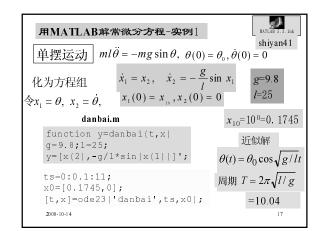
2000-10-14

宗为

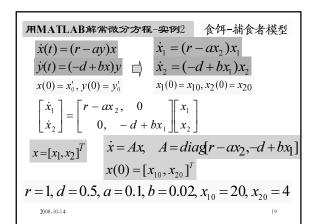
12

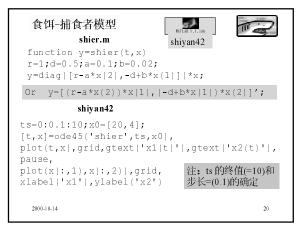


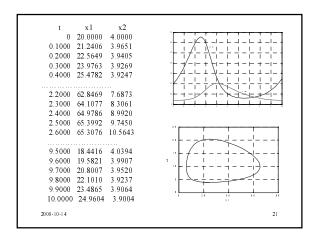


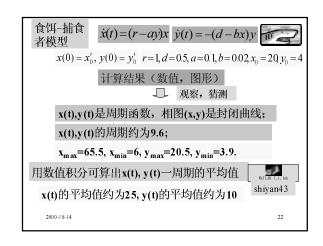


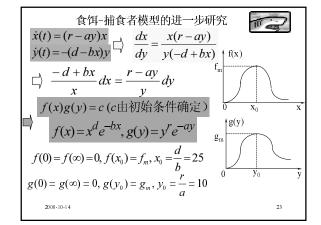
| 单担 | 运动的 | 内数值解 | x(t)与近似的 | 解θ(t) | |
|---------|--------|--------|----------|--------|--------|
| 初始角100 | | | 初始角300 | | |
| t | X | θ | t | X | θ |
| 0 | 0.1745 | 0.1745 | 0 | 0.5236 | 0.5236 |
| 0.1000 | 0.1742 | 0.1742 | 0.1000 | 0.5226 | 0.5226 |
| 0.2000 | 0.1731 | 0.1731 | 0.2000 | 0.5197 | 0.5195 |
| 0.3000 | 0.1714 | 0.1714 | 0.3000 | 0.5148 | 0.5144 |
| 0.4000 | 0.1691 | 0.1691 | 0.4000 | 0.5080 | 0.5073 |
| 0.5000 | 0.1661 | 0.1660 | 0.5000 | 0.4993 | 0.4982 |
| 0.6000 | 0.1624 | 0.1623 | 0.6000 | 0.4887 | 0.4871 |
| 9.8000 | 0.1718 | 0.1726 | 9.8000 | 0.5057 | 0.5179 |
| 9.9000 | 0.1731 | 0.1739 | 9.9000 | 0.5127 | 0.5217 |
| 10.0000 | 0.1738 | 0.1745 | 10.0000 | 0.5177 | 0.5235 |
| 10.1000 | 0.1739 | 0.1744 | 10.1000 | 0.5208 | 0.5232 |
| 10.2000 | 0.1732 | 0.1736 | 10.2000 | 0.5219 | 0.5208 |
| 10.3000 | 0.1719 | 0.1721 | 10.3000 | 0.5211 | 0.5164 |

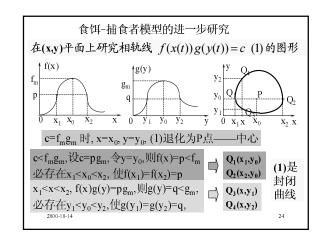












食饵-捕食者模型的进一步研究

相轨线是封闭曲线 📛 x(t),y(t)是周期函数(周期记 T)

求 $\mathbf{x}(t)$, $\mathbf{y}(t)$ 在一周期的平均值 \overline{x} , \overline{y}

$$\dot{y}(t) = (-d + bx)y \quad \Box \quad x(t) = \frac{1}{b}(\frac{\dot{y}}{y} + d)$$

$$\Box \quad \bar{x} = \frac{1}{T} \int_{0}^{T} x(t)dt = \frac{1}{T}(\frac{\ln y(T) - \ln y(0)}{b} + \frac{dT}{b}) \quad \Box \quad \bar{x} = \frac{d}{b}$$

$$\dot{x}(t) = (r - ay)x \quad \Box \quad \cdots \quad \Box \quad \bar{y} = \frac{r}{a}$$

食饵-捕食者模型

$$\dot{x}(t) = (r - ay)x$$
 $\dot{y}(t) = -(d - bx)y$

 $x(0) = x'_0, y(0) = y'_0 \quad P_0(x'_0, y'_0)$

 $T_1: x(t) \uparrow y(t) \uparrow T_2: x(t) \downarrow y(t) \uparrow$

 $T_3: x(t) \downarrow y(t) \downarrow T_4: x(t) \uparrow y(t) \downarrow$

食饵 $\bar{x} = \frac{d}{b} \frac{d \sim 捕食者死亡率}{b \sim 食饵供养捕食者能力$

2000-10-14



布置实验

目的

1. 用MATLAB软件掌握求微分方程数值解 的方法,并对结果作初步分析;

2. 通过实例学习用微分方程模型解决简化 的实际问题。

内容

1. c; 2; 5.

5