常微分方程(组)数值解

例: 已知一阶常微分方程 $\frac{dy}{dt} + 2y = e^t, y(0) = \frac{1}{3}$, 易得解析解 $y(t) = \frac{1}{3}e^t$

数值解是通过将微分方程转化为差分方程,取一部分点进行计算,画出部分图像的一种计算机求解微分方程的方法,本例计算 $t\epsilon$ [0,1]上的图像,具体如下

首先,在
$$t\epsilon[0,1]$$
上等间隔 Δt 取点 $0 = t_1 < t_2 < \dots < t_n = 1$
其中 $t_{i+1} = t_i + \Delta t, i = 1, 2, \dots, n-1$

根据导数定义, t_i 时刻的导数为 $\frac{dy}{dt}\Big|_{t=t_i} = \lim_{\Delta t \to 0} \frac{y(t_i + \Delta t) - y(t_i)}{\Delta t}$,当 Δt 取

一个比较小的定值时,比如 $\Delta t = 0.001$,则 t_i 时刻的导数可近似为

$$\left. \frac{dy}{dt} \right|_{t=t_i} \approx \frac{y(t_i + \Delta t) - y(t_i)}{\Delta t} = \frac{y(t_{i+1}) - y(t_i)}{\Delta t}$$

记 t_i 时刻的函数值 $y(t_i)$ 为 y_i ,那么 $\frac{dy}{dt}\Big|_{t=t_i} \approx \frac{y_{i+1}-y_i}{\Delta t}$,带入微分方程化简得到

$$y_{i+1} = (1 - 2\Delta t) y_i + \Delta t e^{t_i}, i = 1, 2, \dots, n-1$$

注意: e^t 上也要带 t_t 以及化简的时候 Δt 一定不能漏

初始条件
$$y(0) = y(t_1) = y_1 = \frac{1}{3}$$

 y_i

1

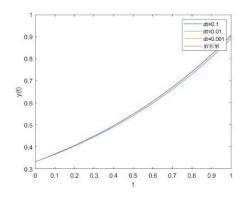
最终就是要求解差分方程组
$$\begin{cases} y_{i+1} = (1 - 2\Delta t)y_i + \Delta t e^{t_i}, y_1 = \frac{1}{3} \\ t_{i+1} = t_i + \Delta t, t_1 = 0, t_n = 1 \end{cases}$$

严格意义上是一个差分方程组,但是实际编程时,一般时间序列是人为给 定的,所以真正要计算的其实就是关于 y_i 的那个差分方程。

在编程过程中,注意三个序列,以 $\Delta t = 0.1$ 为例

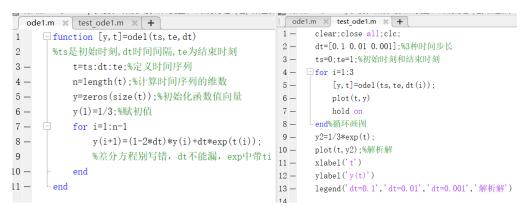
i 3 10 11 t_i 0 0.1 0.2 0.3 0.4 0.5 0.6 0.7 0.8 0.9 1

数值解递推过程



一阶微分方程数值解与解析解对比

显然,当 Δt 逐渐缩小时,数值解更接近解析解,数值解和解析解误差在减小。



例: 已知二阶常微分方程 $\frac{d^2y}{dt^2} + 2\frac{dy}{dt} + y = \cos t, y(0) = 0, y'(0) = \frac{3}{2}$, 易知解析解为 $y(t) = te^{-t} + \frac{1}{2}\sin t$

对应二阶导数项,可近似为 $\frac{d^2y}{dt^2} = \frac{y_{i+2} - 2y_{i+1} + y_i}{(\Delta t)^2}$, 然后带入化简。

注意: 二阶微分方程已知两个初始条件 y(0), y'(0)

那么
$$y(0) = y(t_1) = y_1$$
,但是 $y'(0) = \frac{y(0 + \Delta t) - y(0)}{\Delta t} = \frac{y_2 - y_1}{\Delta t}$,所以

 $y_2 = y_1 + \Delta t y'(0)$,二阶微分方程对应二阶差分方程,同样初始条件需要 2 个。 后续编程和一阶方程类似,这里就不多介绍了,数模国赛中一般考一阶微 分方程(组)居多。

对于二阶微分方程,可通过引入参量 $x = \frac{dy}{dt}$,化为一阶微分方程组。

因为
$$\frac{dy}{dt} = x$$
 , 所以 $\frac{d^2y}{dt^2} = \frac{d}{dt} \left(\frac{dy}{dt} \right) = \frac{dx}{dt}$, 所以二阶微分方程可化为

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} + 2x + y = \cos t \\ \frac{dy}{dt} = x \end{cases}$$

初始条件 $y(0) = 0, x(0) = y'(0) = \frac{3}{2}$

对于常微分方程组,转化为差分方程组,则将导数项全部带入差分形式,即

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = \frac{x_{i+1} - x_i}{\Delta t} \\ \frac{dy}{dt} = \frac{y_{i+1} - y_i}{\Delta t} \end{cases}$$

最终是化成一个一阶差分方程组。

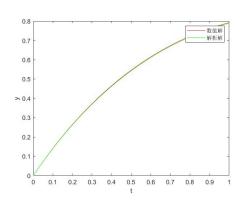
当然,针对线性微分方程组,可以写成矩阵微分方程的形式

$$i c X = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}, \frac{dX}{dt} = \begin{pmatrix} \frac{dx}{dt} \\ \frac{dy}{dt} \end{pmatrix}, A = \begin{pmatrix} -2 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} \cos t \\ 0 \end{pmatrix}, 那么$$

$$\frac{dX}{dt} = AX + U$$

$$i c X_i = \begin{pmatrix} x_i \\ y_i \end{pmatrix}, 则 \frac{dX}{dt} = \frac{X_{i+1} - X_i}{\Delta t}, 即$$

$$X_{i+1} = (A\Delta t + E)X_i + U\Delta t$$



二阶微分方程 (矩阵微分方程)解析解与数值解对比

去年国赛 A 题波浪能最大输出功率设计就考察过,牛顿第二定律写出的是二阶运动学方程,引入的参变量就是速度,将两个二阶微分方程构成的方程组转化为 4 个一阶微分方程构成的方程组。

前面所使用的将 $\frac{dy}{dt} \approx \frac{y_{i+1} - y_i}{\Delta t}$ 的方法称为欧拉法,是最基本的微分方程数值解算法,除此之外,还有 45 阶龙格库塔法(matlab 内置函数 ode45)。

针对一阶常微分方程 $\frac{dy}{dt} = f(t,y)$

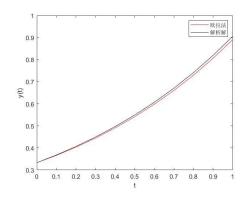
欧拉法: $y_{i+1} = y_i + \Delta t f(t_i, y_i)$

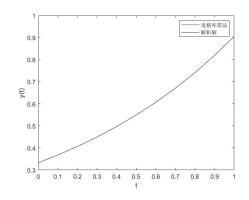
龙格库塔法:

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + \frac{\Delta t}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4) \\ k_1 = f(t_i, y_i) \\ k_2 = f\left(t_i + \frac{\Delta t}{2}, y_i + \frac{\Delta t}{2} k_1\right) \\ k_3 = f\left(t_i + \frac{\Delta t}{2}, y_i + \frac{\Delta t}{2} k_2\right) \\ k_4 = f\left(t_i + \Delta t, y_i + \Delta t k_3\right) \end{cases}$$

因为 $\frac{dy}{dt} = f(t,y)$,所以 k_1 就是该微分方程的解在 (t_i,y_i) 这一点的导数, k_2 是该微分方程的解在 $\left(t_i + \frac{\Delta t}{2}, y_i + \frac{\Delta t}{2} k_1\right)$ 这一点的导数,以此类推,将 4 个导数进行加权平均,不同于欧拉法直接将 $f(t_i,y_i)$ 作为导数。

例: 已知一阶常微分方程 $\frac{dy}{dt} + 2y = e^t, y(0) = \frac{1}{3}$, 易得解析解 $y(t) = \frac{1}{3}e^t$ 比较欧拉法和龙格库塔法, $\Delta t = 0.1$





欧拉法与解析解比较

龙格库塔法与解析解比较

显然,龙格库塔法精度更高,matlab中 ode45 函数就是用 45 阶龙格库塔法求解一阶微分方程数值解的。