

10.2 初值问题的基本概念

一阶常微分方程初值问题:

$$\begin{cases} y' = f(x, y) & a \leq x \leq b \quad (1) \\ y(a) = \alpha & \quad \quad \quad (2) \end{cases}$$

其中 $f(x, y)$ 是已知的 xy 平面上某个区域 D 上连续函数, 式(1)是微分方程, 有无穷多解, 式(2)是确定解的初始条件。

如一元函数 $y(x)$ 对一切 $a \leq x \leq b$ 满足

$$(1) \quad (x, y(x)) \in D$$

$$(2) \quad y(a) = \alpha$$

$$(3) \quad y' \text{ 存在, 且 } y'(x) = f(x, y(x))$$

则称 $y(x)$ 是初值问题(1.1)、(1.2)在 $[a, b]$ 上的解。

定义1 如果存在正常数 $L > 0$, 使得对一切 $x \in [a, b]$ 及 $y_1, y_2 \in [c, d]$ 有

$$|f(x, y_1) - f(x, y_2)| \leq L|y_1 - y_2| \quad (3)$$

则称 $f(x, y)$ 满足对 y 的lipschitz(李普希兹)条件, 其中 L 称为lipschitz常数。

关于初值问题解的存在, 唯一性有如下定理:

定理1 设 $f(x, y)$ 是定义在 $D = \{(x, y) | a \leq x \leq b, y \in R\}$ 上的连续函数, 其中 a, b 为有限实数, 而且 $f(x, y)$ 满足对 y 的lipschitz条件, 则初值问题

$$\begin{cases} y' = f(x, y) & a \leq x \leq b \\ y(a) = \alpha \end{cases}$$

在 $[a, b]$ 上存在唯一的连续可微解 $y(x)$ 。

定理2 设 $f(x, y)$ 定义在凸集 $D = \{(x, y) | a \leq x \leq b, y \in R\}$ 上, 其中 a, b 为有限实数, 如果存在正常数 $L > 0$, 使得

$$\left| \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} \right| \leq L, \quad \forall (x, y) \in D$$

则 $f(x, y)$ 在 D 中满足对 y 的lipschitz条件。

定理1 设 $f(x, y)$ 是定义在 $D = \{(x, y) | a \leq x \leq b, y \in R\}$ 上的连续函数, 其中 a, b 为有限实数, 而且 $f(x, y)$ 满足对 y 的lipschitz条件, 则初值问题

$$\begin{cases} y' = f(x, y) & a \leq x \leq b \\ y(a) = \alpha \end{cases}$$

在 $[a, b]$ 上存在唯一的连续可微解 $y(x)$ 。

例1 给定初值问题 $\begin{cases} y' = 1 + x \sin(xy), & (x, y) \in D \\ y(0) = 0 \end{cases}$

$$D = \{(x, y) | 0 \leq x \leq 2, -\infty < y < \infty\}$$

以后在总假设 $f(x, y)$ 满足定理2中条件。

问: 初值问题是否有唯一解。

解: 因为 $f(x, y) = 1 + x \sin(xy)$ 在 D 中连续, 且

$$\left| \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} \right| = |x^2 \cos(xy)| \leq 4, \quad \forall (x, y) \in D$$

由定理2 $f(x, y)$ 在 D 中满足对 y 的lipschitz条件, 由定理1, 所给初值问题在 $[0, 2]$ 存在唯一的连续可微解 $y(x)$ 。

初值问题数值解的基本概念

所谓初值问题的数值解法, 就是求解 $y(x)$ 在某些离散点 x_i 处的近似值 y_i , y_i 称为数值解。

若要求初值问题(1), (2)在 $[a, b]$ 上的数值解, 在 $[a, b]$ 上引入点列 $\{x_k\}$, 其中

$$x_k = x_{k-1} + h, \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

x_k 称为节点, h_k 称为步长。

通常, 步长 h 不变, 取为等距步长 $h_k = h = (b-a)/n$, n 为整数。节点变为等距节点, 此时有

$$x_k = x_{k-1} + h = a + kh, \quad k = 1, 2, \dots, n$$

初值问题的解 $y(x)$ 在节点 x_k 的近似值 y_k ($k=0, 1, 2, \dots, n$)

就是所求的数值解。

初值问题的数值解法 $\begin{cases} \text{单步法} \\ \text{多步法} \end{cases}$ ($n \geq k-1$)

函数 ϕ 是连续函数, 称为增量函数。

初值问题的数值解法 $\begin{cases} \text{单步法} & \begin{cases} y_{n+1} = y_n + h\phi(x_n, y_n, h), & \text{(显式)} \\ y_{n+1} = y_n + h\phi(x_n, y_n, y_{n+1}, h), & \text{(隐式)} \end{cases} \\ \text{多步法} & (n \geq k-1) \quad y_{n+1} = \sum_{j=1}^k a_{k-j} y_{n+1-j} + h \sum_{j=0}^k b_{k-j} f_{n-j+1} \\ & f_{n-j+1} = f(x_{n-j+1}, y_{n-j+1}), \text{线性 } k \text{ 步法} \end{cases}$

单步法: 计算 y_{n+1} 时, 只用到前一步 y_n 的结果。

例: $y_1 = y_0 + h\phi(x_0, y_0, h)$, 或, $y_1 = y_0 + h\phi(x_0, y_0, y_1, h)$
 $y_2 = y_1 + h\phi(x_1, y_1, h)$, 或, $y_2 = y_1 + h\phi(x_1, y_1, y_2, h)$

$$y_0 = y(x_0) = y(a) = \alpha$$

单步法的求解是逐步进行的, 即按公式由已知的 y_n , 求 y_{n+1} 。显格式按递推公式求解, 隐格式每一步需求解一个方程。

10.3 简单单步法

(1) Euler 方法 设有初值问题 $\begin{cases} y' = f(x, y) & a \leq x \leq b \quad (1) \\ y(a) = \alpha \end{cases} \quad (2)$

•微分方程离散化: 化导数为差商的方法

设 $x_k = a + kh$, ($k=0, 1, \dots, n$), 在 x_k 点, 方程(1)为

$$y'(x_k) = f(x_k, y(x_k)) \quad (3)$$

由向前差商

$$y'(x_k) \approx \frac{y(x_k + h) - y(x_k)}{h}$$

方程(3)离散化为 $\frac{y(x_k + h) - y(x_k)}{h} \approx f(x_k, y(x_k))$

$$\Leftrightarrow y(x_k + h) \approx y(x_k) + hf(x_k, y(x_k)), \quad k = 0, 1, \dots, n-1$$

$$y(x_k + h) \approx y(x_k) + hf(x_k, y(x_k)), k = 0, 1, \dots, n-1$$

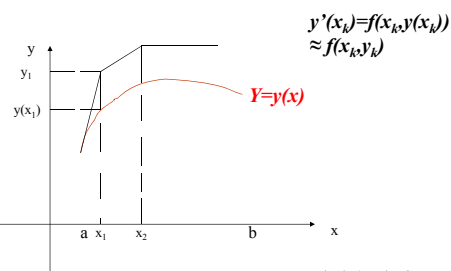
设 $y_k \approx y(x_k)$, 令其满足方程: $y_{k+1} = y_k + hf(x_k, y_k)$, 得初值问题的数值求解方法:

$$\begin{cases} y_{k+1} = y_k + hf(x_k, y_k) & (k=0, 1, \dots, n-1) \\ y_0 = y(a) = \alpha \end{cases} \quad (4)$$

上式称为欧拉公式(Euler's method), (4) 称为差分方程。
Euler's method 是显式方法

$$y_{k+1} = y_k + h\varphi(x_k, y_k, h), \quad \varphi(x_k, y_k, h) = f(x_k, y_k)$$

Euler公式的几何意义



Euler's method 又称为折线法。

用类似的方法, 可导出**向后欧拉公式**, 将导数 $y'(x_k)$ 用向后差商近似, 得

$$y'(x_k) \approx \frac{y(x_k) - y(x_k - h)}{h}$$

$$\text{由 (3) 有: } \frac{y(x_k) - y(x_k - h)}{h} \approx f(x_k, y(x_k))$$

$$\Leftrightarrow y(x_k) \approx y(x_k - h) + hf(x_k, y(x_k)), k = 1, \dots, n$$

设 $y_k \approx y(x_k)$, 令其满足方程: $y_k = y_{k-1} + hf(x_k, y_k)$, 得初值问题的数值求解方法:

$$\begin{cases} y_k = y_{k-1} + hf(x_k, y_k) \\ y_0 = \alpha \quad (k=1, \dots, n) \end{cases} \quad (5)$$

(5) 称为 **Backward Euler's Method**。向后欧拉公式是隐式方法。

(2) 梯形公式 采用数值积分方法

将 $y' = f(x, y)$ 在 $[x_k, x_{k+1}]$ 积分, 得

$$y(x_{k+1}) - y(x_k) = \int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x, y(x)) dx$$

对右端的定积分用数值积分方法做离散化, 可得计算公式, 如用矩形公式可得欧拉公式, 若用梯形法可得梯形公式:

$$\begin{aligned} y(x_{k+1}) - y(x_k) &= \int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x, y(x)) dx \\ &\approx \frac{h}{2} (f(x_k, y(x_k)) + f(x_{k+1}, y(x_{k+1}))) \end{aligned}$$

$$\begin{cases} y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} (f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})) \\ y_0 = \alpha \end{cases} \quad (6)$$

梯形公式

梯形公式可采用不动点迭代法并用显式欧拉公式提供迭代初值 $y_k^{(0)}$ 。

其不动点迭代公式为:

$$\begin{cases} y_{k+1}^{(0)} = y_k + hf(x_k, y_k) \\ y_{k+1}^{(i+1)} = y_k + \frac{h}{2} (f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1}^{(i)})), i = 0, 1, \dots \end{cases}$$

反复迭代, 直到

$$|y_k^{(i+1)} - y_k^{(i)}| < \varepsilon$$

$$y_{k+1} = y_k + hf(x_k, y_k)$$

$$y_{k+1} = y_k + (h/2) [f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})]$$

例题1: 分别用**Euler公式**、**梯形公式**求下列初值问题的数值解 (取步长 $h=0.1$ 计算到 y_3):

$$\begin{aligned} 1) \quad & \begin{cases} y' = -2y - 4x \\ y(0) = 2 \end{cases} & 2) \quad \begin{cases} y' = -2xy^2 \\ y(0) = 1 \end{cases} \end{aligned}$$

解: 1) 本题中, $f(x, y) = -2y - 4x$, **Euler公式**与**梯形公式**分别为

$$y_{k+1} = y_k - h(2y_k + 4x_k), \quad \text{Euler公式}$$

$$y_{k+1} = y_k - \frac{h}{2} (2y_k + 4x_k + 2y_{k+1} + 4x_{k+1}), \quad \text{梯形公式}$$

$f(x, y) = -2y - 4x$ 是 y 的线性函数, 因此, 梯形公式都可以改写成显格式。

$$y_{k+1} = y_k - \frac{h}{2}(2y_k + 4x_k + 2y_{k+1} + 4x_{k+1})$$

$$\Rightarrow y_{k+1} = \frac{1}{1+h}[y_k - h(y_k + 2(x_k + x_{k+1}))], \text{ 梯形公式}$$

$$y_{k+1} = y_k - h(2y_k + 4x_k), \text{ Euler公式}$$

$$y_{k+1} = \frac{1}{1+h}[y_k - h(y_k + 2(x_k + x_{k+1}))], \text{ 梯形公式}$$

$$y_{k+1} = y_k - h(2y_k + 4x_k), \text{ Euler公式}$$

$$y_{k+1} = \frac{1}{1+h}[y_k - h(y_k + 2(x_k + x_{k+1}))], \text{ 梯形公式}$$

取 $h=0.1$, 初始条件 $y(0)=2$, 计算如下

x_k	0.0	0.1	0.2	0.3
Euler	2	1.6000	1.2550	0.9363
梯形	2	1.6182	1.2699	0.9484
精确解	2	1.6187	1.2703	0.9488

精确解为 $y=e^{-2x}-2x+1$, 比较2种方法的误差 $|y_3-y(0.3)|$, 分别是 1.25×10^{-2} , 4×10^{-4} , 梯形公式较准确。

解: 2) 由欧拉公式 $\begin{cases} y_{k+1} = y_k + hf(x_k, y_k) \\ y_0 = 1 \end{cases}$

这里, $x_0=0$, $x_k=x_0+kh$, $h=0.1$ 计算如下: $y(x)=1/(1+x^2)$

$$y_1 = y_0 - 2hx_0y_0^2 = 1 \quad y(0.1)=0.9901$$

$$y_2 = y_1 - 2hx_1y_1^2 = 1 - 2 \cdot 0.1 \cdot 0.1 \cdot 1^2 = 0.98 \quad y(0.2)=0.9615$$

$$y_3 = y_2 - 2hx_2y_2^2 = 1 - 2 \cdot 0.1 \cdot 0.2 \cdot 0.98^2 = 0.9416 \quad y(0.3)=0.9174$$

本题中, $f(x,y)=-2xy^2$ 不是 y 的线性函数, 因此, 梯形公式不可以改写成显格式:

$$y_{k+1} = y_k - 0.1(x_k y_k^2 + x_{k+1} y_{k+1}^2)$$

隐格式求解, 每一步需求解一个方程。通常采用迭代法求解。

梯形公式的迭代格式为:

$$\begin{cases} y_{k+1}^{(0)} = y_k - 0.2x_k y_k^2 \\ y_{k+1}^{(i+1)} = y_k - 0.1[x_k y_k^2 + x_{k+1} (y_{k+1}^{(i)})^2], i=0,1,\dots \end{cases}$$

取 $y_0=y(0)=1$, $\varepsilon=10^{-3}$, 反复迭代, 直到 $|y_k^{(i+1)} - y_k^{(i)}| < \varepsilon$

x_k	0.1	0.2	0.3
梯形公式	0.9902	0.9619	0.9181
精确解	0.9901	0.9615	0.9174

$$1. \begin{cases} y_{k+1} = y_k + hf(x_k, y_k) \\ y_0 = \alpha \end{cases} \text{ Euler公式}$$

$$2. \begin{cases} y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2}(f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})) \\ y_0 = \alpha \end{cases} \text{ 梯形公式}$$

$$\begin{cases} y_{k+1}^{(0)} = y_k + hf(x_k, y_k) \\ y_{k+1}^{(i+1)} = y_k + \frac{h}{2}(f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1}^{(i)})), i=0,1,\dots \end{cases}$$

反复迭代, 直到 $|y_k^{(i+1)} - y_k^{(i)}| < \varepsilon$

(3) 改进欧拉公式

隐格式求解, 每一步需采用迭代法求解。比较烦琐。对于隐格式通常采用预测-校正技术 (predictor-corrector method)。

先用显式方法计算, 预测一个值 y_{k+1}^p , 为隐格式提供一个好的初值, 然后用隐格式迭代一次, 进行校正, 得到 y_{k+1}^c , 称为预测-校正技术。如显式欧拉公式预测, 梯形公式校正, 即

$$\begin{cases} y_{k+1}^p = y_k + hf(x_k, y_k) \\ y_{k+1}^c = y_k + \frac{h}{2}(f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1}^p)) \end{cases}$$

先用显式方法计算, 预测一个值 y_{k+1}^p , 为隐格式提供一个好的初值, 然后用隐格式迭代一次, 进行校正, 得到 y_{k+1} , 称为**预测-校正技术**。如显式欧拉公式预测, 梯形公式校正, 即

$$\begin{cases} y_{k+1}^p = y_k + hf(x_k, y_k) \\ y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2}(f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1}^p)) \end{cases}$$

与上式等价的显式公式为

$$y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2}[f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_k + hf(x_k, y_k))]$$

称为**改进欧拉公式**(Modified Euler Method)。

例题2: 用改进的Euler公式求初值问题的数值解(取步长 $h=0.1$ 计算到 y_3):

$$\begin{cases} y' = -2xy^2 \\ y(0) = 1 \end{cases}$$

解: 由改进欧拉公式

$$y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2}[f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_k + hf(x_k, y_k))]$$

得: $y_{k+1} = y_k - 0.1[x_k y_k^2 + x_{k+1}(y_k - 0.2x_k y_k^2)]$, 计算如下

x_k	0.0	0.1	0.2	0.3
Euler	1	1	0.9800	0.9416
改进 Euler	1	0.9900	0.9614	0.9173
梯形公式	1	0.9902	0.9619	0.9181
精确解	1	0.9901	0.9615	0.9174

不同的方法具有不同的精度, 下面讨论方法的误差、稳定性。

10.4 单步法的误差与稳定性

数值方法的误差

误差 $\begin{cases} \text{局部截断误差(Local truncation error)} \\ \text{总体截断误差(Global truncation error)} \end{cases}$

(1) 单步法的误差与阶

Euler公式、向后Euler公式、梯形公式、改进Euler公式均是单步法, 它们可以统一记为

$$y_{i+1} = y_i + h\varphi(x_i, y_i, h), \text{ (explicit, 显)} \quad (7)$$

$$y_{i+1} = y_i + h\varphi(x_i, y_i, y_{i+1}, h) \text{ (implicit, 隐)} \quad (8)$$

单步法

$$y_{i+1} = y_i + h\varphi(x_i, y_i, h), \text{ (explicit, 显)} \quad (7)$$

$$y_{i+1} = y_i + h\varphi(x_i, y_i, y_{i+1}, h) \text{ (implicit, 隐)} \quad (8)$$

单步法局部截断误差

定义1 设 $y(x)$ 是初值问题(1)、(2)的精确解, 单步显式(7)在 x_{i+1} ($i=0, 1, \dots, n-1$)处的局部截断误差为

$$T_{i+1}(h) = y(x_{i+1}) - y(x_i) - h\varphi(x_i, y(x_i), h) \quad (9)$$

单步隐式(8)在 x_{i+1} 处的局部截断误差为

$$T_{i+1}(h) = y(x_{i+1}) - y(x_i) - h\varphi(x_i, y(x_i), y(x_{i+1}), h) \quad (10)$$

定义2: 若一种数值方法的局部截断误差 $T_{i+1}(h) = O(h^{p+1})$, 则称相应数值方法是 p 阶方法, 其中 p 为正整数。

定义3: 若一个 p 阶方法的局部截断误差为,

$$T_{i+1}(h) = g(x_i, y(x_i))h^{p+1} + O(h^{p+2})$$

则第一个非零项: $g(x_i, y(x_i))h^{p+1}$, 称为该方法的局部截断误差主项。

Euler 法的局部截断误差 $\begin{cases} y_{k+1} = y_k + hf(x_k, y_k) \quad (k=0, 1, \dots, n-1) \quad (4) \\ y_0 = y(a) = \alpha \end{cases}$

此处, $\varphi(x_i, y(x_i), h) = f(x_i, y(x_i)) = y'(x_i)$, 由(9)

$$T_{i+1}(h) = y(x_{i+1}) - y(x_i) - hf(x_i, y(x_i)) \quad \downarrow \quad \text{局部截断误差主项}$$

$$= y(x_{i+1}) - y(x_i) - hy'(x_i) = (h^2/2)y''(x_i) + O(h^3)$$

注意: $y(x_{i+1}) = y(x_i + h) = y(x_i) + hy'(x_i) + (h^2/2)y''(x_i) + O(h^3)$

Euler's method 是一阶方法。

梯形公式的局部截断误差

$$\begin{cases} y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2}(f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1})) \\ y_0 = \alpha \end{cases} \quad \text{梯形公式}$$

梯形公式是单步隐式, 由(10)

$$T_{i+1}(h) = y(x_{i+1}) - y(x_i) - h\varphi(x_i, y(x_i), y(x_{i+1}), h)$$

此处, $\varphi(x_i, y(x_i), y(x_{i+1}), h) = (f(x_i, y(x_i)) + f(x_{i+1}, y(x_{i+1}))) / 2 = (y'(x_i) + y'(x_{i+1})) / 2$

$$\begin{aligned} T_{i+1}(h) &= y(x_{i+1}) - y(x_i) - h\varphi(x_i, y(x_i), y(x_{i+1}), h) \\ &= hy'(x_i) + (h^2/2)y''(x_i) + (h^3/3!)y^{(3)}(x_i) + O(h^4) - h(y'(x_i) + y'(x_{i+1}))/2 \\ &= hy'(x_i) + (h^2/2)y''(x_i) + (h^3/3!)y^{(3)}(x_i) + O(h^4) - h(y'(x_i) + y'(x_i) + hy''(x_i) + (h^2/2)y^{(3)}(x_i) + O(h^3))/2 \\ &= hy'(x_i) + hy''(x_i) + (h^2/2)y^{(3)}(x_i) + O(h^3) - (hy'(x_i) + (h^2/2)y^{(3)}(x_i) + O(h^3)) \\ &= (h^2/2)y''(x_i) - (h^3/12)y^{(3)}(x_i) + O(h^4) \end{aligned}$$

梯形公式是2阶方法。

后面将推出: 改进Euler's method也是2阶方法。

定义4 设 $y(x)$ 是初值问题(1), (2)的精确解, y_i 表示用某种数值方法算出的数值解,

$$e_i(h) = y(x_i) - y_i,$$

称为该方法在 x_i ($i=1, \dots, n$)的**总体截断误差**。 P334

局部截断误差只考虑本步的误差, 假设以前各步没有误差;
总体截断误差不仅考虑本步的误差, 还考虑以前各步的误差。

结论: 若一种数值方法的局部截断误差 $T_i(h) = O(h^{p+1})$, 则其**总体截断误差** $e_i(h) = O(h^p)$ 。

总体截断误差总比局部截断误差低 1 阶。

总体截断误差的阶即为方法的阶。

(2)单步法的稳定性 P338

稳定性是用以刻画方法在控制误差传播时的概念。误差传播有两种情况: 一种是当步长 $h \rightarrow 0$ 时, 初始误差对以后计算结果的影响; 一种是步长 h 固定时, 初始误差对以后计算结果的影响。前者称公式关于**初值是稳定的**; 后者称公式对步长 h 和复数 λ 是**绝对稳定的**。

I. 关于初值稳定

定义1 给定公式 $y_{n+1} = y_n + h\Phi(x_n, y_n, h)$ (1)

若存在常数 c 和 h_0 , 当 $h < h_0$ 时, 公式(1)对任意两个初值 α 和 β 的解 y_n, z_n 满足,

$$|y_n - z_n| < c|\alpha - \beta|, nh < b - a$$

则称公式(1)关于初值是稳定的。

定理1 设数值公式(1)中的增量函数 $\Phi(x, y, h)$ 是 x, y, h 的连续函数, 关于 y 满足Lipschitz条件, 则数值方法(1)关于初值是稳定的。 P338

II 绝对稳定性与绝对稳定域 P338

求解初值问题的数值方法, 当给定不同步长计算时结果的舍入误差影响差别很大, 如果舍入误差不增长算法就是数值稳定的, 若舍入误差增长很快算法就不稳定。

定义5 用一个数值方法求解微分方程

实验方程

$$y' = \lambda y \quad \lambda \text{是复数} \quad (11)$$

对给定的步长 h , 在计算 y_n 时引起的误差 ε_n , 若这个误差在计算后面的 y_{n+k} 中所引起的误差 ε_{n+k} 满足:

$$|\varepsilon_{n+k}| < |\varepsilon_n| \quad (k=1, 2, \dots)$$

就说这个数值方法对**步长 h 和复数 λ 是绝对稳定的**, 使得数值方法是绝对稳定的 $H = \lambda h$ 在复平面上的允许范围称为数值方法的**绝对稳定域**。

Euler's method: $y_{k+1} = y_k + hf(x_k, y_k)$ 的**绝对稳定域**。

用Euler's method求解**实验方程**: $y' = \lambda y$, 得

$$y_{k+1} = y_k + \lambda h y_k = (1 + \lambda h) y_k$$

设 $y_k = \tilde{y}_k + \varepsilon_k$, 且 \tilde{y}_k 满足方程 $\tilde{y}_{k+1} = (1 + \lambda h) \tilde{y}_k$

则误差 ε_k 满足方程: $\varepsilon_{k+1} = (1 + \lambda h) \varepsilon_k$

要使 $|\varepsilon_{k+1}| < |\varepsilon_k|$, 必须 $|1 + \lambda h| < 1$

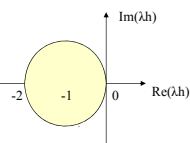
Euler's method的**绝对稳定域**为 $|1 + \lambda h| < 1$ (条件稳定)

在例1.1)中, $\lambda = -2$

由 $|1 - 2h| < 1$, 得

$0 < h < 1$.

$h = 0.1$ 是合适的。



在一般方程中, 取

$$\lambda = \frac{\partial f}{\partial y}$$

例题4 用Euler法求解初值问题 $\begin{cases} y' = -e^x y + x + 1, & 0 \leq x \leq 1 \\ y(0) = 1 \end{cases}$

问, 步长 h =? 算法绝对稳定。

解: $f(x, y) = -e^x y + x + 1$, $\lambda = \frac{\partial f}{\partial y} = -e^x < 0$, $0 \leq x \leq 1$

$$|1 + \lambda h| < 1 \Rightarrow |1 - he^x| < 1, \quad 0 < he^x < 2$$

$$\therefore 1 < e^x < e, \therefore \text{只要 } 0 < eh < 2,$$

$$\text{即, } 0 < h < 2/e$$

求此初值问题, 当 $0 < h < 2/e$ 时, Euler算法绝对稳定。

梯形公式

$$y_{k+1} = y_k + \frac{h}{2} (f(x_k, y_k) + f(x_{k+1}, y_{k+1}))$$

的绝对稳定域.

用梯形公式求解实验方程: $y' = \lambda y$, 得

$y_{k+1} = y_k + \lambda h (y_k + y_{k+1})/2$, 整理得:

$$y_{k+1} = \frac{1 + \lambda h / 2}{1 - \lambda h / 2} y_k \quad (13)$$

设 $y_k = \tilde{y}_k + \varepsilon_k$, 且 \tilde{y}_k 满足方程 (13)

则误差 ε_k 满足方程: $\varepsilon_{k+1} = \frac{1 + \lambda h / 2}{1 - \lambda h / 2} \varepsilon_k$

要使 $|\varepsilon_{k+1}| < |\varepsilon_k|$, 必须 $\left| \frac{1 + \lambda h / 2}{1 - \lambda h / 2} \right| < 1$

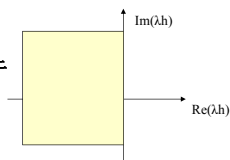
$$\left| \frac{1 + \lambda h / 2}{1 - \lambda h / 2} \right| < 1 \Leftrightarrow \left| \frac{1 + \lambda h / 2}{1 - \lambda h / 2} \right|^2 < 1$$

$$\Leftrightarrow \frac{1 + \operatorname{Re}(\lambda h) + (1/4)h^2|\lambda|^2}{1 - \operatorname{Re}(\lambda h) + (1/4)h^2|\lambda|^2} < 1$$

当 $\operatorname{Re}(\lambda h) < 0$ 时, 上式成立.

梯形公式的绝对稳定域为: $\operatorname{Re}(\lambda h) < 0$ A-稳定
(包含 λh 复平面的左半平面)

一个数值方法的绝对稳定域越大越好. 一般的隐格式的绝对稳定域大于显格式的绝对稳定域.



作业

习题 10

P362:

4 (对所给步长 h , 所用方法绝对稳定吗?), 7.

补充: 求下列求解格式的局部截断误差与绝对稳定域:

$$y_{k+1} = y_k + hf(x_k, y_{k+1})$$