

# 计算方法及 MATLAB 实现

郑勋烨 编著

主审： 高世臣 褚宝增 王祖朝 王翠香

副审： 李少琪 李明霞 赵琳琳 赵俊芳

国防工业出版社

# 第八章 常微分方程数值解

## 第一节 Euler 单步方法

## 一、 Euler 单步方法基本概念

【定义 1. 一阶常微分方程初值问题 (IVP 问题)】一阶常微分方程初值问题 (Initial Value Problem) 或称 Cauchy 问题形如

$$E : \begin{cases} \frac{dy}{dx} = f(x, y) & (1.1) \\ y(x_0) = y_0. \quad x \in [a, b] & (1.2) \end{cases}$$

解决微分方程的基本方案自然是积分，即用初等积分法求解。然而，法国数学家 Liouville 早于 1841 年证明：大多数微分方程的解不能用初等积分法求解。比如，一阶黎卡提 (Riccati) 方程

$$\frac{dy}{dx} = p(x)y^2 + q(x)y + r(x)$$

只在特殊情形下 (比方, 知道它的一个特解) 才能求出解析解, 而一般的情况则无法用初等积分法求解. 换句话说, 我们不能获得其精确的解函数解析表达式, 也就不能得到解函数在某处的精确值. 然而, 这样的 “不可求方程” 却在工程应用中俯拾皆是.

怎么办？还是一个词：“Discretized”，或者一句话：“以直代曲，以离散代连续”。导数  $y' = \frac{dy}{dx}$  的存在是“病根”，搬开这块绊脚石的办法就是 **差分方法**——即不要解析解，而要数值解，用差商代替导数，转而寻求那个不可知或难以知道的解函数  $y = \varphi(x)$  在给定区间  $a = x_0 < x_1 < x_2 < \cdots < x_{n-1} < x_n = b$  各个离散节点处的近似值  $y_0, y_1, y_2, \cdots, y_{n-1}, y_n$ 。这需要我们建立一系列的 **差分方程**，由此将可能产生庞大的代数方程组。虽然仍令人稍有不悦，但毕竟微分方程已经变成了差分方程，分析问题已经变成了代数问题。

【定义 3. 欧拉折线 (Euler's polygonal arc method)】

设一阶 ODE

$$\frac{dy}{dx} = f(x, y), \quad y(x_0) = y_0$$

右端函数  $f(x, y) \in C^0(D)$ . 过初值点  $P_0(x_0, y_0)$  作斜率为  $S_0 = f(x_0, y_0)$  的直线

$$l_0 : y - y_0 = f(x_0, y_0)(x - x_0)$$

又在此直线  $l_0$  上取点  $P_1(x_1, y_1) \in C^0(D) \cap l_0$ , 过此点作斜率为  $S_1 = f(x_1, y_1)$  的直线

$$l_1 : y - y_1 = f(x_1, y_1)(x - x_1)$$



同理可在  $D$  内重复此程序, 一般地, 在直线  $l_{n-1}$  上取点  $P_n(x_n, y_n) \in C^0(D) \cap l_{n-1}$ , 过此点作斜率为  $S_n = f(x_n, y_n)$  的直线

$$l_n : y - y_n = f(x_n, y_n)(x - x_n)$$

由于我们每次选取的斜率为  $S_n = f(x_n, y_n)$ , 倘若在每次向下一个节点推进前, 都以函数近似值  $y_n$  取代精确值  $y(x_n)$ (这是差分法的基本技术), 那么根据微分方程的标准形式  $\frac{dy}{dx} = f(x, y)$ , 右端函数即是积分曲线的切线斜率:

$$f(x, y) = \frac{dy}{dx},$$

从而

$$S_n = f(x_n, y_n) \approx f(x_n, y(x_n)) = \left. \frac{dy}{dx} \right|_{(x_n, y(x_n))}$$

亦即我们每次选取的直线斜率  $S_n = f(x_n, y_n)$  与积分曲线在相应节点处的 **切线** 斜率近似相等, 因而, 这些直线段首尾相连获得的折线处处近似贴合积分曲线, 换言之折线将成为积分曲线的近似. 这样的一条折线就称为一条 **欧拉折线**(Euler's polygonal arc method). 根据我们的做法, 显然其解析式为:

$$l_n : \begin{cases} \varphi(x_0) = y_0 \\ \varphi(x) = \varphi(x_n) + f(x_n, y_n)(x - x_n) \\ = y_n + f(x_n, y_n)(x - x_n) \\ x_n < x \leq x_{n+1}, n = 0, 1, 2, \dots \end{cases}$$

当  $x_n < x \leq x_{n+1}$ , 取点  $x_n$  足够细密即步长  $h = x_{n+1} - x_n$  充分小时, 欧拉折线无限趋近于积分曲线.

【引例 1. Euler 折线】考察一阶常微分方程初值问题

$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = 2x \\ y(0) = 1. x \in [0, 3] \end{cases}$$

取步长  $h = 1$ , 试建立在节点  $0, 1, 2, 3$  之间的欧拉折线, 写出各区间上的直线段解析表达式.

因  $y(0) = 1$ , 右端函数  $f(x, y) = 2x$ , 欧拉折线一般解析式为:

$$l_n : \begin{cases} \varphi(0) = 1 \\ \varphi(x) = \varphi(x_n) + f(x_n, y_n)(x - x_n) \\ \quad = \varphi(x_n) + 2x_n(x - x_n) \end{cases} \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

若取步长  $h = 1$ , 在节点  $0, 1, 2, 3$  之间的欧拉折线即为 3 条直线段:

$$x \in [0, 1], l_0 : \varphi(x) = \varphi(x_0) + f(x_0, y_0)(x - x_0)$$

$$= \varphi(0) + 2 \times 0 \times (x - 0) = 1 + 0 = 1$$

$$x \in (1, 2], l_1 : \varphi(x) = \varphi(x_1) + f(x_1, y_1)(x - x_1)$$

$$= \varphi(1) + 2 \times 1 \times (x - 1) = 1 + 2(x - 1) = 2x - 1$$

$$x \in (2, 3], l_2 : \varphi(x) = \varphi(x_2) + f(x_2, y_2)(x - x_2)$$

$$= \varphi(2) + 2 \times 2 \times (x - 2) = 3 + 4(x - 2) = 4x - 5$$

**【定理 1. 欧拉公式 ( Euler's Method)(几何推演) 】**

显然, 取节点 **等距**, 即步长 恒定 为  $h = x_{n+1} - x_n$ , 并令初始节点值近似相等:  $y(x_n) = y_n$ (我们此后对于单步方法都将作如是假设), 则欧拉折线在节点

$P_n(x_n, y_n), P_{n+1}(x_{n+1}, y_{n+1})$  间的直线段解析表达式为

$$y(x) = y(x_n) + f(x_n, y(x_n))(x - x_n)$$

$$= y_n + f(x_n, y_n)(x - x_n), x_n < x \leq x_{n+1}.$$

斜率解析表达式为

$$K = f(x_n, y_n) = \frac{y_{n+1} - y_n}{x_{n+1} - x_n} = \frac{y_{n+1} - y_n}{h}$$

反解出  $y_{n+1}$  得到

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

此即著名的 欧拉公式( Euler's Method). 本质上, 它是一种“差分”格式 (Difference Equation).



【引例 2. Euler 格式】考察一阶常微分方程初值问题

$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = 2x \\ y(0) = 1. x \in [0, 2] \end{cases}$$

取步长  $h = 0.5$ , 用 Euler 格式计算  $x = 0.5, 1, 1.5, 2$  处的近似值. 并与相应的真实值作比较.

解

对方程  $\frac{dy}{dx} = 2x$  积分, 则易知其通解为  $y = x^2 + C$ , 代入初值条件  $y(0) = 1$  得常数  $C = 1$ , 从而其 Cauchy 初值解为  $y = x^2 + 1$ . 这是真实的解析解, 若代入节点则相应函数值为精确值.

一阶常微分方程初值问题 Euler 格式具有形式

$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$ . 这里右端函数  $f(x, y) = 2x$  , 从而

$$y_{n+1} = y_n + 2hx_n, y(0) = 1$$

取步长  $h = 0.5$ , 则  $x = 0, 0.5, 1, 1.5, 2$  可迭代计算. 此时

$$y_{n+1} = y_n + 2hx_n = y_n + 2 \times 0.5x_n = y_n + x_n, y(0) = 1$$

故欧拉折线上各个节点对应的函数近似值根据

$y_{n+1} = y_n + x_n, y(0) = 1$  计算, 逐个为

$y_0 = y(0) = 1$ , (初始值精确相等)

$y_1 = y_0 + x_0 = 1 + 0 = 1$ ,

$y_2 = y_1 + x_1 = 1 + 0.5 = 1.5$ ,

$y_3 = y_2 + x_2 = 1.5 + 1 = 2.5$ ,

$y_4 = y_3 + x_3 = 2.5 + 1.5 = 4$ ,

而积分曲线上各个节点对应的函数精确值根据

$y(x_n) = x_n^2 + 1, y(0) = 1$  计算, 逐个为

$$y(0) = 0^2 + 1 = 1,$$

$$y(0.5) = 0.5^2 + 1 = 1.25,$$

$$y(1) = 1^2 + 1 = 2,$$

$$y(1.5) = 1.5^2 + 1 = 3.25,$$

$$y(2) = 2^2 + 1 = 5.$$

显然，这里出现较大的误差，一方面是由于我们选取的步长不够细密，导致折线与曲线贴合得不够紧密；另一方面是由于欧拉公式自身是较为粗糙的算法（这才是关键所在）。它在理论上具有重大的启蒙意义，但实用中我们往往要用各种方式对它改进和加速，如所谓 改进的欧拉公式 等等。

### 【命题 1. 欧拉公式微分推演】

因差商的极限即为导数，将一阶常微分方程在节点  $P_n(x_n, y_n)$  的导数用差商近似代替有

$$K = \frac{dy}{dx} \big|_{P_n} = f(x_n, y_n) \approx \frac{y_{n+1} - y_n}{x_{n+1} - x_n} = \frac{y_{n+1} - y_n}{h}$$

同样反解出  $y_{n+1}$  得到  $y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$  即 欧拉公式.

## 【定理 2. 单步欧拉公式积分推演】

将一阶常微分方程  $\frac{dy}{dx} = f(x, y)$ , 亦即  $dy = f(x, y)dx$ , 在节点  $P_n(x_n, y_n), P_{n+1}(x_{n+1}, y_{n+1})$  间的直线段  $\overline{P_n P_{n+1}}$  上积分, 并以节点值近似代替曲线函数值:

$y(x_{n+1}) \approx y_{n+1}, y(x_n) \approx y_n$ , 得到

$$y_{n+1} = y_n + \int_{x_n}^{x_{n+1}} f(t, y(t))dt$$



用 数值积分左矩形公式 计算积分

$$\int_{x_n}^{x_{n+1}} f(t, y(t)) dt \approx (x_{n+1} - x_n) f(x_n, y_n) = h f(x_n, y_n)$$

得到  $y_{n+1} = y_n + h f(x_n, y_n)$  即 欧拉公式 ( Euler's Method ).

用 数值积分右矩形公式 计算积分

$$\int_{x_n}^{x_{n+1}} f(t, y(t)) dt \approx (x_{n+1} - x_n) f(x_{n+1}, y_{n+1}) = h f(x_{n+1}, y_{n+1})$$

得到  $y_{n+1} = y_n + h f(x_{n+1}, y_{n+1})$  称为 后退的欧拉公式 (Backward Euler's Method).

用 数值积分梯形公式 计算积分

$$\int_{x_n}^{x_{n+1}} f(t, y(t)) dt \approx (x_{n+1} - x_n) \frac{1}{2} (f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1}))$$
$$= \frac{h}{2} (f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1})).$$

得到  $y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} (f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1}))$  称为 梯形公式  
( Trapezoidal Euler's Method).

【定义 4. 单步方法与多步方法 (One-step Method and Multi-steps Method)】

计算  $y_{n+1}$  只用到上一节点  $y_n$  的数值方法称为 单步方法，如 欧拉公式

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

即是 单步方法。

计算  $y_{n+1}$  须用到前若干个节点  $y_n, y_{n-1}, \dots$  的数值方法称为 多步方法，如用到头两个节点  $y_n, y_{n-1}$  就称为 两步方法 等等。Adams 方法 就是典型的 多步方法。

【定义 5. 显式方法与隐式方法 (Explicit Method and Implicit Method)】

$y_{n+1}$ 已经 解为前若干个节点的显函数式的数值方法称为 **显式方法**，如 欧拉公式

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

即是 显式单步方法。

$y_{n+1}$ 没有 解为前若干个节点的显函数式的数值方法称为 **隐式方法**，如 后退的欧拉公式

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

与 梯形公式

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1}))$$

即是 隐式单步方法 . 实质上是关于  $y_{n+1}$  的函数方程, 可反解出  $y_{n+1}$  得到 显式 .

隐式单步方法 通常可用迭代过程逐步显式化.

### 【定理 3. 改进 Euler 公式 (Modified Euler Method)】

梯形公式迭代法精度提高了，但算法复杂，多次计算右端函数值。为控制计算量同时保证精度，建立预测 - 校正系统 (PC)，过程如下：

预测 (Predictor)：用欧拉公式预测： $y_p = y_n + hf(x_n, y_n)$

校正 (Corrector)：用梯形公式校正：

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_p))$$

这样获得新差分值的 隐式单步方法 称为 改进 Euler 公式 (Modified Euler Method).

就是说，在使用梯形公式计算时，把右端的  $y_{n+1}$  以用欧拉公式预测的值  $y_p$  取代，结合起来就构成一种改进. 它的精度通常要强于 Euler 格式. 这种“预报 - 校正”体系是我们进行算法优化的基本技术，后面还要经常用到，而且可能反复来用：“预报 - 校正 - 估计 - 再预报 - 再校正 - 再估计”等等，不厌其烦，精益求精.



倘若定义 校正值为  $y_c = y_n + hf(x_{n+1}, y_p)$  , 则我们将此校正  
正值与预测值作算术平均有

$$\begin{aligned}\frac{y_p + y_c}{2} &= \frac{y_n + hf(x_n, y_n) + y_n + hf(x_{n+1}, y_p)}{2} \\ &= y_n + \frac{h}{2}(f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_p)) = y_{n+1}.\end{aligned}$$

因此改进 Euler 公式 (Modified Euler Method) 也可以写为如下的 平均化形式

$$\begin{cases} y_p = y_n + hf(x_n, y_n) \\ y_c = y_n + hf(x_{n+1}, y_p) \\ y_{n+1} = \frac{y_p + y_c}{2} \end{cases}$$

总之，一阶常微分方程初值问题 改进 Euler 公式 (Modified Euler Method) 具有 平均化形式

$$\begin{cases} y_p = y_n + hf(x_n, y_n) \\ y_c = y_n + hf(x_{n+1}, y_p) \\ y_{n+1} = \frac{y_p + y_c}{2} \end{cases}$$

或 嵌套形式

$$\begin{cases} y_p = y_n + hf(x_n, y_n) \\ y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_p)) \end{cases}$$

【例 1. Euler 格式】非齐次一阶常微分方程初值问题

$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = y - \frac{2x}{y} \\ y(0) = 1, 0 < x < 1. \end{cases}$$

精确解为  $y = \sqrt{1 + 2x}$ . 取步长  $h = 0.1$ , 作 Euler 格式迭代计算.

右端函数  $f(x, y) = y - \frac{2x}{y}$ , Euler 格式  $y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$

即

$$y_{n+1} = y_n + h(y_n - \frac{2x_n}{y_n}), y(0) = 1, 0 < x < 1.$$

取步长  $h = 0.1$ , 则  $x = 0, 0.1, 0.2, 0.3, 0.4, 0.5, \dots, 1$  可迭代计算.

如  $y_1 = y_0 + h(y_0 - \frac{2x_0}{y_0}) = 1 + 0.1(1 - \frac{0}{1}) = 1.1,$

$$y_2 = y_1 + h(y_1 - \frac{2x_1}{y_1}) = 1.1 + 0.1(1.1 - \frac{0.2}{1.1}) = 1.1918.$$

等等.

**【例 2. 改进 Euler 格式】** 一阶常微分方程初值问题

$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = y - \frac{2x}{y} \\ y(0) = 1, 0 < x < 1. \end{cases}$$

精确解为  $y = \sqrt{1 + 2x}$ . 取步长  $h = 0.1$ , 作改进 Euler 格式迭代计算.



解

平均化形式

$$\left\{ \begin{array}{l} y_p = y_n + h(y_n - \frac{2x_n}{y_n}) \\ y_c = y_n + h(y_p - \frac{2x_{n+1}}{y_p}) \\ y_{n+1} = \frac{y_p + y_c}{2} \\ y(0) = 1, 0 < x < 1. \end{array} \right.$$

或嵌套形式

$$\begin{cases} y_p = y_n + h(y_n - \frac{2x_n}{y_n}) \\ y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_p)) \\ y(0) = 1, 0 < x < 1. \end{cases}$$

取步长  $h = 0.1$ , 则  $x = 0, 0.1, 0.2, 0.3, 0.4, 0.5, \dots, 1$  可迭代计算.

如用平均化形式

$$\left\{ \begin{array}{l} y_p = y_0 + h(y_0 - \frac{2x_0}{y_0}) = 1.1 \\ y_c = y_0 + h(y_p - \frac{2x_1}{y_p}) \\ = 1 + 0.1(1.1 - \frac{0.2}{1.1}) = 1.0918. \\ y_1 = \frac{y_p + y_c}{2} = \frac{1.1 + 1.0918}{2} = 1.0959 \end{array} \right.$$

或嵌套形式

$$\left\{ \begin{array}{l} y_p = y_n + h(y_n - \frac{2x_n}{y_n}) = 1.1 \\ y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}(f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_p)) \\ = 1 + 0.05(1 + (1.1 - \frac{0.2}{1.1})) = 1.09590909 \end{array} \right.$$

等等.