

## § 3.3 龙格—库塔方法

要进一步提高求解的精度，可用一种高精度的单步法——**龙格—库塔（Runge—Kutta）方法**，简称**R—K法**。它采用了间接使用泰勒级数法的技术。

### 3.1 龙格—库塔公式的导出

对于一阶常微分方程 (1.1) 的解  $y = y(x)$ ，利用微分中值定理得

$$y(x_{i+1}) - y(x_i) = y'(x_i + \xi_i h)(x_{i+1} - x_i) \\ (0 < \xi_i < 1)$$

即

$$y(x_{i+1}) = y(x_i) + hy'(x_i + \xi_i h), (0 < \xi_i < 1)$$

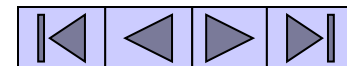
也即

$$y(x_{i+1}) = y(x_i) + hK \quad (3.1)$$

式中

$$\begin{aligned} K &= y'(x_i + \xi_i h) \\ &= f(x_i + \xi_i h, y(x_i + \xi_i h)) \end{aligned} \quad (3.2)$$

$K$  可看作是  $y = y(x)$  在区间  $[x_i, x_{i+1}]$  上的平均斜率。这样，欧拉格式(2.2)相当于取  $(x_i, y_i)$  点上斜率  $\left. \frac{dy}{dx} \right|_{x=x_i} = f(x_i, y_i)$  作为平均斜率  $K$  的近似值，当然



是十分粗糙的，因此精度必然很低。而改进的欧拉格式 (2.12) 可改写成

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + \frac{h}{2}(K_1 + K_2) \\ K_1 = f(x_i, y_i) \\ K_2 = f(x_{i+1}, y_i + hK_1) \\ (i = 0, 1, 2, \dots, n-1) \end{cases}$$

与 (3.1) 比较知，它相当于把  $(x_i, y_i)$  和  $(x_{i+1}, y_{i+1})$  两个点上的斜率  $K_1$  和  $K_2$  的算术平均值作为 (3.1) 中的平均斜率  $K$  的近似值。其中  $K_2$  是通过已知信息  $y_i$  来近似地预测的。

由此可以设想，取区间 $[x_i, x_{i+1}]$  内的某一个节点

$$x_{i+p} = x_i + ph(0 < p \leq 1)$$

上的斜率 $K_2$  与 $(x_i, y_i)$  点上的斜率 $K_1$ 作线性组合（即加权平均），作为平均斜率 $K$ 的近似值，即

$$y_{i+1} = y_i + h(\lambda_1 K_1 + \lambda_2 K_2)$$

为了要得到 $(x_{i+p}, y_{i+p})$  点上的斜率  $K_2$ ， 需先预测

$$y_{i+p} = y_i + ph K_1$$

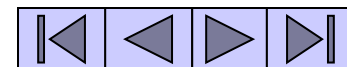
根据预测值  $y_{i+p}$  再来算出  $K_2$  :

$$K_2 = f(x_{i+p}, y_{i+p}) = f(x_i + ph, y_i + phK_1)$$

由此构成的计算格式为

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + h(\lambda_1 K_1 + \lambda_2 K_2) \\ K_1 = f(x_i, y_i) \\ K_2 = f(x_i + ph, y_i + phK_1) \\ (i = 0, 1, 2, \dots, n-1) \end{cases} \quad (3.3)$$

上式含有三个待定参数:  $\lambda_1, \lambda_2$  和  $p$ 。适当选定其值可使算法的局部截断误差为  $O(h^3)$  , 即有二阶精度。



假定 $y_i = y(x_i)$ ，分别将 $K_1$ 和 $K_2$ 作泰勒展开：

$$\begin{aligned} K_1 &= f(x_i, y_i) = y'(x_i) \\ K_2 &= f(x_i + ph, y_i + phK_1) \\ &= f(x_i, y_i) + ph[f_x(x_i, y_i) \\ &\quad + f(x_i, y_i)f_y(x_i, y_i)] + O(h^2) \\ &= y'(x_i) + phy''(x_i) + O(h^2) \end{aligned}$$

代入(3.3)，得

$$\begin{aligned} y_{i+1} &= y(x_i) + h(\lambda_1 + \lambda_2)y'(x_i) \\ &\quad + \lambda_2 ph^2 y''(x_i) + O(h^3) \end{aligned}$$

将它与 $y(x)$ 在 $x_{i+1}$ 处的二阶泰勒展开式

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

进行比较系数后可知，只要

$$\begin{cases} \lambda_1 + \lambda_2 = 1 \\ \lambda_2 p = \frac{1}{2} \end{cases} \quad (3.4)$$

成立，格式(3.3)的局部截断误差就等于 $O(h^3)$ ，从而能具有二阶精度。

(3.4) 中有三个待定系数:  $\lambda_1, \lambda_2$  和  $p$  , 但却只有两个方程式, 因此还有一个自由度。凡满足条件 (3.4) 的一族格式 (3.3) 统称为二阶龙格-库塔格式。

当  $p=1, \lambda_1 = \lambda_2 = 1/2$  时, 二阶R—K格式 (3.3) 即为改进的欧拉公式 (2.12) 。

如取  $p=1/2$  , 则  $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = 1$  , (3.3) 就成为

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + hK_2 \\ K_1 = f(x_i, y_i) \\ K_2 = f(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2} K_1) \\ (i = 0, 1, 2, \dots, n-1) \end{cases} \quad (3.5)$$

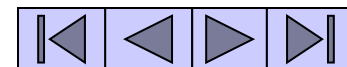


(3.5) 称为变形的欧拉格式。

由于 (3.5) 中的

$$y_{i+\frac{1}{2}} = y_i + \frac{h}{2} K_1$$

是欧拉格式预测出来的区间  $[x_i, x_{i+1}]$  的中点  $x_{i+1/2}$  的近似解,  $K_2$  就近似地等于此中点的斜率  $f(x_{i+\frac{1}{2}}, y(x_{i+\frac{1}{2}}))$ , 因此 (3.5) 就相当于用中点  $x_{i+1/2}$  的斜率作为 (3.1) 中的平均斜率  $K$  的近似值, 故格式 (3.5) 也称为中点格式。粗看起来,  $y_{i+1} = y_i + hK_2$  中只含有一个斜率值  $K_2$ , 但实际上  $K_2$  是通过  $K_1$  才能算出来的, 因此, 式



中还隐含着 $K_1$ 。这样，每完成一步仍需计算函数 $f$ 值两次，其计算工作量仍与改进的欧拉格式一样。

### 3.2 高阶龙格-库塔公式

要提高精度，可在区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 内取二个节点：

$$\begin{cases} x_{i+p} = x_i + ph \\ x_{i+q} = x_i + qh \end{cases} \quad (0 < p < q \leq 1)$$

上的斜率 $K_2$ ， $K_3$ 与点 $(x_i, y_i)$ 上的斜率 $K_1$ 加权平均，作为平均斜率 $K$ 的近似值，即

$$y_{i+1} = y_i + h(\lambda_1 K_1 + \lambda_2 K_2 + \lambda_3 K_3)$$

其中 $K_1$ 和 $K_2$ 仍如 (3.3)。

利用区间 $[x_i, x_{i+q}]$  内的两个斜率 $K_1$ 和 $K_2$ ，加权平均作为其平均斜率 $K$ ，来预测  $y(x_{i+q})$ ：

$$y_{i+q} = y_i + qh(\alpha_1 K_1 + \alpha_2 K_2)$$

从而得到

$$\begin{aligned} K_3 &= f(x_{i+q}, y_{i+q}) \\ &= f(x_{i+q}, y_i + qh(\alpha_1 K_1 + \alpha_2 K_2)) \end{aligned}$$

由此构成的计算格式为

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + h(\lambda_1 K_1 + \lambda_2 K_2 + \lambda_3 K_3) \\ K_1 = f(x_i, y_i) \\ K_2 = f(x_i + ph, y_i + phK_1) \\ K_3 = f(x_i + qh, y_i + qh(\alpha_1 K_1 + \alpha_2 K_2)) \end{cases} \quad (3.6)$$

类似于二阶龙格-库塔格式的导出过程，运用泰勒展开的方法，可找出格式 (3.6) 的局部截断误差为  $O(h^4)$ ，从而具有三阶精度所必须满足的条件为：

$$\left\{ \begin{array}{l} \alpha_2 + \alpha_1 = 1 \\ \lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 = 1 \\ \lambda_2 p + \lambda_3 q = \frac{1}{2} \\ \lambda_2 p^2 + \lambda_3 q^2 = \frac{1}{3} \\ \lambda_3 p q \alpha_2 = \frac{1}{6} \end{array} \right. \quad (3.7)$$

其中共有七个待定系数： $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3, p, q, \alpha_1, \alpha_2$ ，但只有五个方程式，因此还有两个自由度。凡满足条件 (3.7) 的一族格式 (3.6) 统称为三阶龙格-库塔格式。

当待定系数取为

$$\begin{aligned} \lambda_1 = \lambda_3 = 1/6, \quad \lambda_2 = 2/3, \quad p = 1/2 \\ q = 1, \quad \alpha_1 = -1, \quad \alpha_2 = 2 \end{aligned}$$

时的三阶龙格-库塔格式称为库塔格式，其具体形式为：

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + \frac{h}{6}(K_1 + 4K_2 + K_3) \\ K_1 = f(x_i, y_i) \\ K_2 = f(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2}K_1) \\ K_3 = f(x_i + h, y_i - hK_1 + 2hK_2) \end{cases} \quad (3.8)$$

继续推广这种处理过程，可得四阶龙格-库塔格式。最常用的一种经典龙格-库塔格式的具体形式如下：

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + \frac{h}{6}(K_1 + 2K_2 + 2K_3 + K_4) \\ K_1 = f(x_i, y_i) \\ K_2 = f(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2}K_1) \\ K_3 = f(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2}K_2) \\ K_4 = f(x_i + h, y_i + hK_3) \end{cases} \quad (3.9)$$

经典龙格—库塔方法的程序框图见[图7-6](#)。

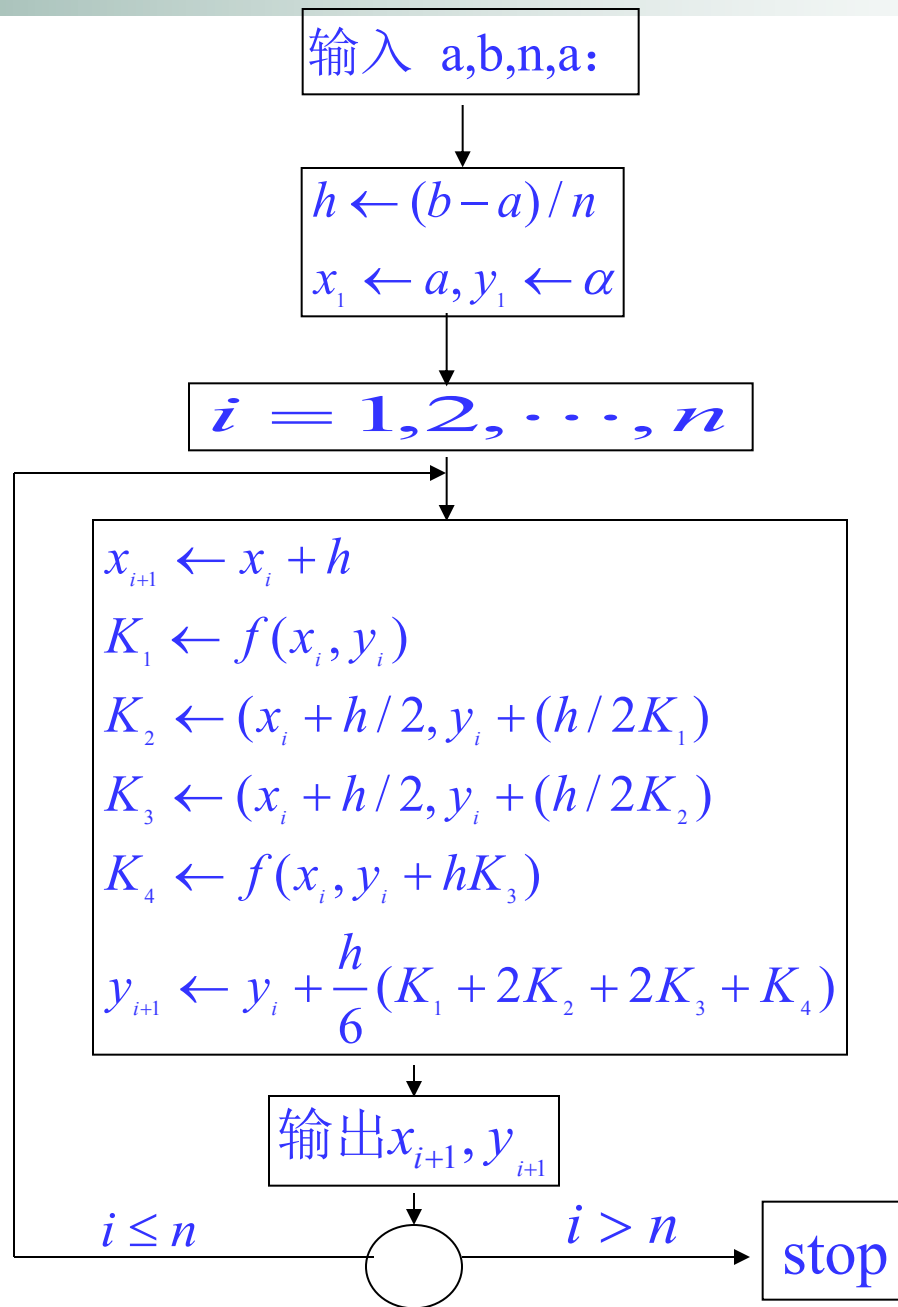


图7-6

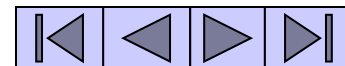


**例2** 试分别用欧拉方法 ( $h = 0.025$ ), 改进的欧拉方法 ( $h = 0.05$ ) 及经典R—K方法 ( $h = 0.1$ ) , 求解下列初值问题, 并比较三种方法所得结果的精度:

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

**解** 三种方法的具体算式分别如下:

欧拉格式:  $y_{i+1} = y_i + 0.025(-y_i) = 0.975y_i$   
( $h = 0.025$ )



改进的欧拉公式:

$$\begin{cases} y_p = y_i + 0.05(-y_i) = 0.95y_i \\ y_c = y_i + 0.05(-y_p) = 0.9525y_i \\ y_{i+1} = 1/2(y_p + y_c) = 0.95125y_i \end{cases} \quad (h = 0.05)$$

经典R—K格式:

$$\begin{cases} K_1 = -y_i \\ K_2 = -[y_i + \frac{0.1}{2}(-y_i)] = -0.95y_i \\ K_3 = -(y_i + \frac{0.1}{2}K_2) = -0.9525y_i \\ K_4 = -(y_i + 0.1K_3) = -0.90475y_i \\ y_{i+1} = y_i + \frac{0.1}{6}(K_1 + 2K_2 + 2K_3 + K_4) = 0.9048375y_i \end{cases} \quad (h = 0.1)$$

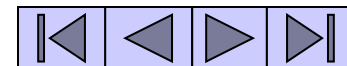


表7-2

| $x_i$ | 欧拉方法<br>( $h = 0.025$ ) |                       | 改进的欧拉方法<br>( $h = 0.05$ ) |                       | 经典R-K方法<br>( $h = 0.1$ ) |                       | 精确解      |
|-------|-------------------------|-----------------------|---------------------------|-----------------------|--------------------------|-----------------------|----------|
|       | $y_i$                   | $ y(x_i) - y_i $      | $y_i$                     | $y(x_i) - y_i$        | $y_i$                    | $y(x_i) - y_i$        | $y(x_i)$ |
| 0     | 1                       |                       | 1                         |                       | 1                        |                       | 1        |
| 1     | 0.903688                | $1.15 \times 10^{-3}$ | 0.904877                  | $3.91 \times 10^{-5}$ | 0.90484                  | $8.2 \times 10^{-8}$  | 0.90484  |
| 0.2   | 0.816652                | $2.08 \times 10^{-3}$ | 0.818802                  | $7.08 \times 10^{-5}$ | 0.81873                  | $1.48 \times 10^{-7}$ | 0.81873  |
| 0.3   | 0.737998                | $2.82 \times 10^{-3}$ | 0.740914                  | $9.62 \times 10^{-5}$ | 0.74082                  | $2.02 \times 10^{-7}$ | 0.74082  |
| 0.4   | 0.666920                | $3.44 \times 10^{-3}$ | 0.670436                  | $1.16 \times 10^{-4}$ | 0.67032                  | $2.43 \times 10^{-7}$ | 0.67032  |
| 0.5   | 0.602688                | $3.84 \times 10^{-3}$ | 0.606662                  | $1.31 \times 10^{-4}$ | 0.60653                  | $2.75 \times 10^{-7}$ | 0.60653  |
| 0.6   | 0.544642                | $4.17 \times 10^{-3}$ | 0.548954                  | $1.42 \times 10^{-4}$ | 0.54881                  | $2.98 \times 10^{-7}$ | 0.54881  |
| 0.7   | 0.492186                | $4.40 \times 10^{-3}$ | 0.496736                  | $1.50 \times 10^{-4}$ | 0.49659                  | $3.15 \times 10^{-7}$ | 0.49659  |
| 0.8   | 0.444783                | $4.55 \times 10^{-3}$ | 0.449484                  | $1.56 \times 10^{-4}$ | 0.44933                  | $3.25 \times 10^{-7}$ | 0.44933  |
| 0.9   | 0.401945                | $4.63 \times 10^{-3}$ | 0.406728                  | $1.58 \times 10^{-4}$ | 0.40657                  | $3.32 \times 10^{-7}$ | 0.40657  |
| 1     | 0.363233                | $4.65 \times 10^{-3}$ | 0.368039                  | $1.59 \times 10^{-4}$ | 0.36788                  | $3.33 \times 10^{-7}$ | 0.36788  |

三种格式的 计算结果分别列于表7—2中。

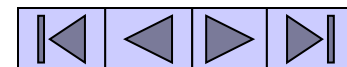
上例中对三种方法采用了不同的步长h值，是为了使它们所耗的计算工作量大致相同，以便于比较。从表7—2可见，经典R—K方法的精度较改进的欧拉方法又有了很大的提高。关于这一结论也可以从理论上大致分析出来：

(1) 欧拉方法的局部截断误差为

$$R'_E = C_1 h_E^2 = \frac{C_1}{16} \times 10^{-2}$$

计算四步后截断误差为

$$R_E = 4 \times \frac{C_1}{16} \times 10^{-2} = \frac{C_1}{4} \times 10^{-2}$$



(2) 经典R—K方法的局部截断误差为

$$R_R = C_2 h_R^5 = C_2 \times 10^{-5}$$

$C_1, C_2$  为大致相同数量级下的常数，故有

$$R_R \ll R_E$$

**注意：** R—K方法的导出利用了泰勒展开，因此要求所求的解有较好的光滑性，如果解的光滑性差，则采用经典 R—K 法所得的数值解，其精度有可能反而不及改进的欧拉法。因此在实际计算中，应根据问题的具体情况来选择合适的算法。