

# 线性多步法

董波  
数学科学学院  
大连理工大学





微分方程离散化求解公式的分类:

➤ 显式公式和 隐式公式    ➤ 单步法和 多步法

梯形法  $u_{n+1} = u_n + \frac{h}{2}(f(t_n, u_n) + f(t_{n+1}, u_{n+1}))$  单步隐式

改进Euler法  $u_{n+1} = u_n + \frac{h}{2}[f(t_n, u_n) + f(t_{n+1}, u_n + h f(t_n, u_n))]$  单步显式

Simpson公式  $u_{n+2} = u_n + \frac{h}{3}[f_{n+2} + 4f_{n+1} + f_n]$  二步隐式

---

(1) 显式单步法一般可以写成:

依赖于  $f(t, u)$

$$u_{n+1} = u_n + h\varphi(t_n, u_n; h), \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

(2) 线性多步 ( $k$ -步) 法一般可以写成:

$$\alpha_0 u_n + \alpha_1 u_{n+1} + \dots + \alpha_k u_{n+k} = h(\beta_0 f_n + \beta_1 f_{n+1} + \dots + \beta_k f_{n+k})$$

即:

$$\sum_{j=0}^k \alpha_j u_{n+j} = h \sum_{j=0}^k \beta_j f_{n+j}, \quad \alpha_k \neq 0,$$

保证是  $k$  步法

其中  $f_{n+j} = f(t_{n+j}, u_{n+j})$ ,  $\alpha_j, \beta_j$  是常数,  $\alpha_0$  和  $\beta_0$  不同时为 0。

若  $\beta_k = 0$  则是显式的, 若  $\beta_k \neq 0$  则是隐式的。

# 基于Taylor展式的求解公式

假设初值问题的解充分光滑，将  $u(t)$  在  $t_0$  处作Taylor展开

$$\begin{aligned} u(t) &= u(t_0) + hu'(t_0) + \frac{h^2}{2!} u''(t_0) + \cdots + \frac{h^p}{p!} u^{(p)}(t_0) + O(h^{p+1}) \\ &= u(t_0) + hf(t_0, u_0) + \frac{h^2}{2!} \left. \frac{df(t, u(t))}{dt} \right|_{t=t_0} + \cdots \\ &\quad + \frac{h^p}{p!} \left. \frac{d^{p-1}}{dt^{p-1}} f(t, u(t)) \right|_{t=t_0} + O(h^{p+1}) \end{aligned}$$

$u' = f(t, u(t))$

令  $\varphi(t, u(t); h) = \sum_{j=1}^p \frac{h^{j-1}}{j!} \cdot \frac{d^{j-1}}{dt^{j-1}} f(t, u(t))$  即可将上式改写为

$$u(t_0 + h) - u(t_0) = h\varphi(t_0, u_0; h) + O(h^{p+1}),$$

舍去余项则得

$$u_1 - u_0 = h\varphi(t_0, u_0; h)$$



## 定义

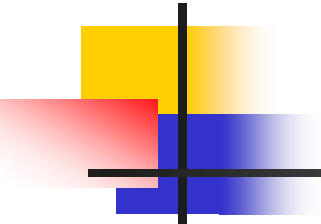
若已知  $u_n$ ，则得单步法

$$u_{n+1} = u_n + h\varphi(t_n, u_n; h), n = 0, 1, 2, \dots,$$

局部截断误差为  $O(h^{p+1})$ ， $\varphi$  关于  $f$  非线性。

当  $p=1$  时，它是Euler法。

---


$$u(t_0) = u_0,$$

$$u'(t_0) = f(t_0, u(t_0)) = f(t_0, u_0),$$

$$u''(t_0) = \left. \frac{df}{dt} \right|_{t=t_0} = f_t + f_u u' \big|_{t=t_0} = f_t + f_u f \big|_{t=t_0}$$

$$\begin{aligned} u'''(t_0) &= \left. \frac{d^2 f}{dt^2} \right|_{t=t_0} = f_{tt} + f_{tu} u' + (f_{ut} + f_{uu} u') f + f_u (f_t + f_u f) \big|_{t=t_0} \\ &= f_{tt} + f_{tu} f + (f_{ut} + f_{uu} f) f + f_u (f_t + f_u f) \big|_{t=t_0} \\ &= f_{tt} + 2f_{tu} f + f^2 f_{uu} + f_t f_u + f_u f_u f \big|_{t=t_0} \end{aligned}$$

计算  $\varphi(t_n, u_n; h)$  的工作量太大, 不直接用Taylor展开法做数值计算

---

# 一般显式Runge-Kutta法

$$u_{n+1} = u_n + h \sum_{i=1}^m c_i k_i, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

其中  $c_i \geq 0, \sum_{i=1}^m c_i = 1$

$$\left\{ \begin{array}{l} k_1 = f(t, u), \\ k_2 = f(t + ha_2, u(t) + hb_{21}k_1), \\ k_3 = f(t + ha_3, u(t) + h(b_{31}k_1 + b_{32}k_2)), \\ \dots\dots\dots \\ k_m = f(t + ha_m, u(t) + h \sum_{j=1}^{m-1} b_{m,j} k_j). \end{array} \right.$$

满足  $\sum_{j=1}^{i-1} b_{i,j} = a_i, \quad i = 2, \dots, m$

# 高阶显式Runge-Kutta公式构造

利用Taylor展开的思想构造高阶显式Runge-Kutta公式

显式单步法一般可以写成：

$$u_{n+1} = u_n + h \sum_{i=1}^m c_i k_i, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

系数  $\{a_i\}$ ,  $\{b_{i,j}\}$ ,  $\{c_i\}$  按如下原则确定：

将  $k_i$  关于  $h$  展开，

使  $h^l$  ( $l = 0, 1, \dots, p-1$ ) 的系数和显式单步法同次幂系数相等。

如此得到的算法称为m级p阶Runge-Kutta法。



## 例题

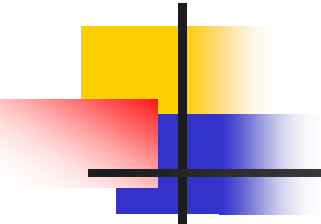
例如, 给出  $m \leq 3$  情形下显式Runge-Kutta法的推导。

➤ 首先将  $u(t+h)$  在  $t$  处展开到  $h$  的三次幂:

$$u(t+h) = u(t) + \sum_{l=1}^3 \frac{h^l}{l!} u^{(l)}(t) + O(h^4) = u(t) + h\tilde{\phi}(t, u(t); h)$$

其中

$$\begin{cases} \tilde{\phi}(t, u; h) = f + \frac{1}{2}h\tilde{f} + \frac{1}{6}h^2(\tilde{f}f_u + \hat{f}) + O(h^3), \\ \tilde{f} = f_t + ff_u, \\ \hat{f} = f_{tt} + 2ff_{tu} + f^2f_{uu}, \end{cases}$$



➤ 其次, 由二元函数  $f(t, u)$  在  $(t, u)$  处Taylor展开得到:

$$k_1 = f(t, u(t)) = f,$$

$$k_2 = f(t + ha_2, u(t) + ha_2k_1)$$

$$= f + ha_2(f_t + k_1f_u) + \frac{1}{2}h^2a_2^2(f_{tt} + 2k_1f_{tu} + k_1^2f_{uu}) + O(h^3)$$

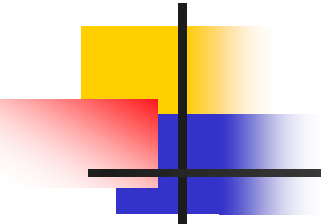
$$= f + ha_2\tilde{f} + \frac{1}{2}h^2a_2^2\hat{f} + O(h^3)$$

$$k_3 = f + ha_3\tilde{f} + h^2(a_2b_{32}f_u\tilde{f} + \frac{1}{2}a_3^2\hat{f}) + O(h^3)$$

于是, 合并  $h^l$  ( $l=0,1,2$ ) 的同类项得到:

$$\begin{aligned}\phi(t, u(t); h) &= \sum_{i=1}^3 c_i k_i = (c_1 + c_2 + c_3)f + h(a_2c_2 + a_3c_3)\tilde{f} \\ &\quad + \frac{1}{2}h^2[2a_2b_{32}c_3f_u\tilde{f} + (a_2^2c_2 + a_3^2c_3)\hat{f}] + O(h^3)\end{aligned}$$

---



---

➤再比较  $\phi(t,u;h)$  和  $\tilde{\phi}(t,u;h)$  的同次幂系数, 得到

$$\left\{ \begin{array}{ll} c_1 + c_2 + c_3 = 1 & \longrightarrow \text{一阶精度} \\ a_2 c_2 + a_3 c_3 = \frac{1}{2} & \longrightarrow \text{二阶精度} \\ \left. \begin{array}{l} a_2 b_{32} c_3 = \frac{1}{6} \\ a_2^2 c_2 + a_3^2 c_3 = \frac{1}{3} \end{array} \right\} & \longrightarrow \text{三阶精度} \end{array} \right.$$

---



# 数值方法

---

$$(一) \quad m=1 \quad c_1 + c_2 + c_3 = 1$$

$$c_1 = 1, c_2 = c_3 = 0 \Rightarrow \phi(t, u; h) = f$$

$$\Rightarrow u_{n+1} = u_n + hf(t_n, u_n)$$

即为一级一阶Runge-Kutta法，实际为Euler法。

---

(二)  $m = 2$

$$c_1 + c_2 = 1 \quad a_2 c_2 = \frac{1}{2}$$

它有无穷多组解，从而有无穷多个二级二阶Runge-Kutta法。常见的有

(1)  $c_1 = 0, c_2 = 1, a_2 = \frac{1}{2}$

中点法

$$\begin{cases} u_{n+1} = u_n + hk_2, \\ k_1 = f(t_n, u_n), \\ k_2 = f(t_n + \frac{1}{2}h, u_n + \frac{1}{2}hk_1), \end{cases}$$

(2)  $c_1 = c_2 = \frac{1}{2}, a_2 = 1$

改进Euler法

$$\begin{cases} u_{n+1} = u_n + \frac{1}{2}h(k_1 + k_2), \\ k_1 = f(t_n, u_n), \\ k_2 = f(t_n + \frac{1}{2}h, u_n + \frac{1}{2}hk_1), \end{cases}$$

(三)  $m=3$

$$c_1 + c_2 + c_3 = 1 \quad a_2 c_2 + a_3 c_3 = \frac{1}{2} \quad a_2 b_{32} c_3 = \frac{1}{6} \quad a_2^2 c_2 + a_3^2 c_3 = \frac{1}{3}$$

四个方程不能完全确定六个系数，为含两个参数的三级三阶R-K法

$$\begin{aligned} c_1 = \frac{1}{6}, c_2 = \frac{2}{3}, c_3 = \frac{1}{6} \\ a_2 = \frac{1}{2}, a_3 = 1, b_{32} = 2 \end{aligned} \rightarrow \left\{ \begin{aligned} u_{n+1} &= u_n + \frac{h}{6}(k_1 + 4k_2 + k_3), \\ k_1 &= f(t_n, u_n), \\ k_2 &= f(t_n + \frac{1}{2}h, u_n + \frac{1}{2}hk_1), \\ k_3 &= f(t_n + h, u_n - hk_1 + 2hk_2). \end{aligned} \right.$$

Kutta法

(四)  $m=4$  比较  $h^i (i=0,1,2,3)$  的系数,

则得到含13个待定系数的11个方程, 为含两个参数的四级四阶R-K法

经典龙格-库塔  
方法

$$\left\{ \begin{array}{l} u_{n+1} = u_n + \frac{h}{6}(k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4), \\ k_1 = f(t_n, u_n), \\ k_2 = f(t_n + \frac{1}{2}h, u_n + \frac{1}{2}hk_1), \\ k_3 = f(t_n + \frac{1}{2}h, u_n + \frac{1}{2}hk_2), \\ k_4 = f(t_n + h, u_n + hk_3). \end{array} \right.$$

通常 $m$ 级R-K法最高阶不一定是 $m$ 阶。若  $p(m)$  是 $m$ 级R-K法的最高阶,

$$p(5) = 4, p(6) = 5, p(7) = 6, p(8) = 6, p(9) = 7.$$

# 待定系数法

$$\sum_{j=0}^k \alpha_j u_{n+j} = h \sum_{j=0}^k \beta_j f_{n+j}, \quad \alpha_k \neq 0,$$

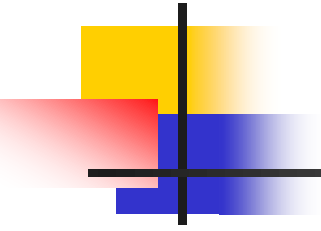
令差分算子

$$L_k[u(t); h] = \sum_{j=0}^k [\alpha_j u(t + jh) - h\beta_j u'(t + jh)],$$

假设  $u(t)$  是初值问题的解，将  $u(t + jh)$  和  $u'(t + jh)$  在点  $t$  处作Taylor展开

$$\begin{aligned} u(t + jh) &= u(t) + \frac{jh}{1!} u'(t) + \frac{(jh)^2}{2!} u''(t) + \frac{(jh)^3}{3!} u^{(3)}(t) + \cdots \\ u'(t + jh) &= u'(t) + \frac{jh}{1!} u''(t) + \frac{(jh)^2}{2!} u'''(t) + \frac{(jh)^3}{3!} u^{(4)}(t) + \cdots \end{aligned}$$





$$\sum_{j=0}^k \alpha_j u(t + jh) = \sum_{j=0}^k \alpha_j u(t) + \sum_{j=0}^k \alpha_j \frac{jh}{1!} u'(t) + \sum_{j=0}^k \alpha_j \frac{(jh)^2}{2!} u''(t) + \dots +$$

$$\sum_{j=0}^k \alpha_j \frac{(jh)^p}{p!} u^{(p)}(t) + \dots$$

$$\sum_{j=0}^k \beta_j h u'(t + jh) = \sum_{j=0}^k \beta_j h u'(t) + \sum_{j=0}^k \beta_j h \frac{jh}{1!} u''(t) + \sum_{j=0}^k \beta_j h \frac{(jh)^2}{2!} u'''(t) + \dots +$$

$$\sum_{j=0}^k \beta_j h \frac{(jh)^{p-1}}{(p-1)!} u^{(p)}(t) + \dots$$

$$\begin{aligned} \sum_{j=0}^k [\alpha_j u(t + jh) - h\beta_j u'(t + jh)] &= \sum_{j=0}^k \alpha_j u(t) + \sum_{j=0}^k (j\alpha_j - \beta_j) h u'(t) + \\ &\sum_{j=0}^k \left( \frac{1}{2!} j^2 \alpha_j - j\beta_j \right) h^2 u''(t) + \dots + \sum_{j=0}^k \left( \frac{1}{p!} j^p \alpha_j - \frac{1}{(p-1)!} j^{p-1} \beta_j \right) h^p u^{(p)}(t) + \dots \end{aligned}$$



整理得到

$$L_k[u(t); h] = c_0 u(t) + c_1 h u'(t) + c_2 h^2 u''(t) + \cdots + c_p h^p u^{(p)}(t) + \cdots$$

其中

$$\left\{ \begin{array}{l} c_0 = \alpha_0 + \alpha_1 + \cdots + \alpha_k, \\ c_1 = \alpha_1 + 2\alpha_2 + \cdots + k\alpha_k - (\beta_0 + \beta_1 + \cdots + \beta_k), \\ c_2 = \frac{1}{2!}(\alpha_1 + 2^2\alpha_2 + \cdots + k^2\alpha_k) - (\beta_1 + 2\beta_2 + \cdots + k\beta_k), \\ \vdots \\ c_p = \frac{1}{p!}(\alpha_1 + 2^p\alpha_2 + \cdots + k^p\alpha_k) - \frac{1}{(p-1)!}(\beta_1 + 2^{p-1}\beta_2 + \cdots + k^{p-1}\beta_k), \end{array} \right.$$

---

可选取适当的 $k$ 和 $\alpha_j, \beta_j$  使得

$$c_0 = c_1 = c_2 = \cdots = c_p = 0, \quad c_{p+1} \neq 0,$$

$$\begin{aligned} \text{此时 } L_k[u(t); h] &= \sum_{j=0}^k [\alpha_j u(t + jh) - h\beta_j u'(t + jh)], \\ &= c_{p+1} h^{p+1} u^{(p+1)}(t) + O(h^{p+2}) \end{aligned}$$

舍去余项，并记

$$u_{n+j} = u(t_n + jh), \quad f_{n+j} = u'(t_{n+j}, u_{n+j}),$$

即得到线性多步法

$$\sum_{j=0}^k \alpha_j u_{n+j} = h \sum_{j=0}^k \beta_j f_{n+j},$$

$p$ 阶 $k$ 步法

$$\text{局部截断误差为 } R_n = c_{p+1} h^{p+1} u^{(p+1)}(t_n) + O(h^{p+2})$$

局部截断误差主项  $c_{p+1} h^{p+1} u^{(p+1)}(t_n)$  局部截断误差主项系数  $c_{p+1}$

# k步线性法确定

线性k步法

$$\sum_{j=0}^k \alpha_j u_{n+j} = h \sum_{j=0}^k \beta_j f_{n+j}, \quad \alpha_k \neq 0,$$

取  $\alpha_k = 1$ , 由  $c_0 = c_1 = c_2 = \cdots = c_p = 0$  得到线性方程组

$$\begin{cases} \alpha_0 + \alpha_1 + \cdots + \alpha_k = 0 \\ \alpha_1 + 2\alpha_2 + \cdots + k\alpha_k - (\beta_0 + \beta_1 + \cdots + \beta_k) = 0 \\ \vdots \\ \frac{1}{p!}(\alpha_1 + 2^p \alpha_2 + \cdots + k^p \alpha_k) - \frac{1}{(p-1)!}(\beta_1 + 2^{p-1} \beta_2 + \cdots + k^{p-1} \beta_k) = 0 \end{cases}$$

$p+1$  个方程,  $2k+1$  个未知量, 因此  $p \leq 2k$

线性k步法最高可达到 $2k$ 阶精度(整体截断误差)。



# 线性方程组两个用途

---

- 解方程组获得 $p$ 阶 $k$ 步法
  - 对已知 $k$ 步法验证其精度
-

## 例题

例：构造线性单步公式  $k=1$

$$\alpha_1 u_{n+1} + \alpha_0 u_n = h[\beta_1 f_{n+1} + \beta_0 f_n]$$

解：令  $k=1, \alpha_1=1$

$$\begin{cases} c_0 = \alpha_0 + \alpha_1 = 0 \\ c_1 = \alpha_1 - (\beta_0 + \beta_1) = 0 \\ c_2 = \frac{1}{2}\alpha_1 - \beta_1 = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \alpha_0 = -1 \\ \beta_0 = \frac{1}{2} \\ \beta_1 = \frac{1}{2} \end{cases}$$

得到梯形(二阶隐式方法):

$$u_{n+1} = u_n + \frac{h}{2}(f_{n+1} + f_n)$$

局部截断误差为

$$c_3 = \frac{1}{6}\alpha_1 - \frac{1}{2}\beta_1 = \frac{1}{6} - \frac{1}{4} = -\frac{1}{12} \quad R_{n+1}(h) = -\frac{1}{12}h^3 u^{(3)}(t_n) + O(h^4)$$

# 例题

例：构造线性二步公式  $k=2$

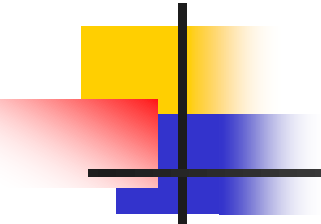
$$\alpha_2 u_{n+2} + \alpha_1 u_{n+1} + \alpha_0 u_n = h[\beta_2 f_{n+2} + \beta_1 f_{n+1} + \beta_0 f_n]$$

令  $\alpha_0 = \alpha, \alpha_2 = 1$

$$\left\{ \begin{array}{l} \alpha_0 + \alpha_1 + \alpha_2 = 0 \\ \alpha_1 + 2\alpha_2 - (\beta_0 + \beta_1 + \beta_2) = 0 \\ \frac{1}{2}(\alpha_1 + 4\alpha_2) - (\beta_1 + 2\beta_2) = 0 \\ \frac{1}{6}(\alpha_1 + 8\alpha_2) - \frac{1}{2}(\beta_1 + 4\beta_2) = 0 \end{array} \right. \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} \alpha_1 = -(1 + \alpha) \\ \beta_0 = -\frac{1}{12}(1 + 5\alpha) \\ \beta_1 = \frac{2}{3}(1 - \alpha) \\ \beta_2 = \frac{1}{12}(5 + \alpha) \end{array} \right.$$

一般二步法为

$$u_{n+2} - (1 + \alpha)u_{n+1} + \alpha u_n = \frac{h}{12}[(5 + \alpha)f_{n+2} + 8(1 - \alpha)f_{n+1} - (1 + 5\alpha)f_n]$$



$$u_{n+2} - (1 + \alpha)u_{n+1} + \alpha u_n = \frac{h}{12} [(5 + \alpha)f_{n+2} + 8(1 - \alpha)f_{n+1} - (1 + 5\alpha)f_n]$$


---

$$c_4 = \frac{1}{24}(\alpha_1 + 16\alpha_2) - \frac{1}{6}(\beta_1 + 8\beta_2) = \frac{1}{24}(1 + \alpha)$$

$$c_5 = \frac{1}{120}(\alpha_1 + 32\alpha_2) - \frac{1}{24}(\beta_1 + 16\beta_2) = -\frac{1}{360}(17 + 13\alpha)$$


---

当  $\alpha \neq -1$  时  $c_4 \neq 0$  三阶二步法;

当  $\alpha = -1$  时  $c_4 = 0, c_5 \neq 0$  是四阶二步法, 具有最高阶

$$u_{n+2} = u_n + \frac{h}{3}(f_{n+2} + 4f_{n+1} + f_n)$$

若取  $\alpha = 0$  二步隐式方法  $u_{n+2} = u_{n+1} + \frac{h}{12}(5f_{n+2} + 8f_{n+1} - f_n)$

若取  $\alpha = -5$  则显式方法  $u_{n+2} + 4u_{n+1} - 5u_n = 2h(2f_{n+1} + f_n)$

Simpson公式



# 对已知k步法验证其精度

例：向后Euler法(一阶隐式方法)：  $u_{n+1} = u_n + hf_{n+1}$  局部截断误差与精度。

解：  $k = 1, \alpha_0 = -1, \alpha_1 = 1, \beta_0 = 0, \beta_1 = 1$

$$\begin{cases} c_0 = \alpha_0 + \alpha_1 = 0 \\ c_1 = \alpha_1 - (\beta_0 + \beta_1) = 0 \\ c_2 = \frac{1}{2}\alpha_1 - \beta_1 = -\frac{1}{2} \end{cases}$$

局部截断误差为  $R_{n+1}(h) = -\frac{1}{2}h^2u^{(2)}(t_n) + O(h^3)$  精度为1



例：三步三阶显式Adams方法：

得到

$$u_{n+3} = u_{n+2} + \frac{h}{12}(23f_{n+2} - 16f_{n+1} + 5f_n)$$

$$\alpha_0 = 0, \alpha_1 = 0, \alpha_2 = -1, \alpha_3 = 1,$$

$$\beta_0 = 5/12, \beta_1 = -16/12, \beta_2 = 23/12, \beta_3 = 0,$$

$$c_0 = \alpha_0 + \alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 = 0$$

$$c_1 = \alpha_1 + 2\alpha_2 + 3\alpha_3 - (\beta_0 + \beta_1 + \beta_2 + \beta_3) = 0$$

$$c_2 = \frac{1}{2}(\alpha_1 + 4\alpha_2 + 9\alpha_3) - (\beta_1 + 2\beta_2 + 3\beta_3) = 0$$

$$c_3 = \frac{1}{6}(\alpha_1 + 8\alpha_2 + 27\alpha_3) - \frac{1}{2}(\beta_1 + 4\beta_2 + 9\beta_3) = 0$$

$$c_4 = \frac{1}{4!}(\alpha_1 + 2^4\alpha_2 + 3^4\alpha_3) - \frac{1}{3!}(\beta_1 + 2^3\beta_2 + 3^3\beta_3) = \frac{3}{8}$$

局部截断误差为  $R_{n+3}(h) = \frac{3}{8}h^4u^{(4)}(t_n) + O(h^5)$  精度为3



---

其它线性多步法，见P234

k+1步显式Adams方法：

$$u_{n+1} = u_n + h(\beta_0 f_n + \beta_1 f_{n-1} + \cdots + \beta_k f_{n-k})$$

k步隐式Adams方法：

$$u_{n+1} = u_n + h(\beta_0 f_{n+1} + \beta_1 f_n + \cdots + \beta_k f_{n-k+1})$$

---



---

对于求近似解(数值解)应关注三个问题:

误差估计, 收敛性, 稳定性。

一、数值方法的局部截断误差和阶;

二、在离散点  $t_n$  处的数值解  $u_n$  是否收敛到精确解  $u(t_n)$  ;

三、数值方法的稳定性。

---

# 收敛性

对单步法，当方法的阶  $p \geq 1$  时，有整体误差

$$E_n = u(t_n) - u_n = O(h^p)$$

故有  $\lim_{h \rightarrow 0} E_n = 0$ ，因此方法是收敛的。

对多步法，若方法是  $k$  步  $p$  阶法，

$$\sum_{j=0}^k \alpha_j u_{n+j} = h \sum_{j=0}^k \beta_j f_{n+j}, \quad \alpha_k \neq 0,$$

多步法的第一特征多项式和第二特征多项式分别为

$$\rho(\lambda) = \sum_{j=0}^k \alpha_j \lambda^j \quad \sigma(\lambda) = \sum_{j=0}^k \beta_j \lambda^j$$

若多步法的第一特征多项式  $\rho(\lambda)$  的所有根(复根)在单位圆内或圆上 ( $|\lambda| \leq 1$ )，

且位于单位圆周上的根都是单根，则称多步法满足根条件。

若线性多步法(7-4)的阶  $p \geq 1$ ，且满足根条件，则方法是收敛的。

# 稳定性

一般通过模型方程来讨论方法的数值稳定性，

$$u' = \mu u$$

其中  $\operatorname{Re}(\mu) < 0$ ，模型方程为好条件问题。

$$\begin{cases} u' = \mu u \\ u(0) = u_0 \end{cases} \Rightarrow u = u_0 e^{\mu t}$$

精确解

若初值有误差： $u_0 + \varepsilon \Rightarrow \tilde{u} = (u_0 + \varepsilon)e^{\mu t}$

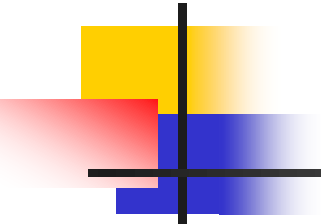
$$\Rightarrow |u - \tilde{u}| = |\varepsilon| e^{\operatorname{Re}(\mu)t}$$

坏条件问题，类似于病态问题

如果  $\operatorname{Re}(\mu) > 0$ ，则误差随  $t$  的增加而扩大；

如果  $\operatorname{Re}(\mu) < 0$ ，则误差随  $t$  的增加而减小。

好条件问题，类似于良态问题



因为实际计算中， $h$  是固定的。当某一步  $u_n$  有舍入误差时，若以后的计算中不会逐步扩大，称这种稳定性为**绝对稳定性**。

一个数值方法用于**求解模型问题**，若在  $\bar{h} = \mu h$  平面中的某一个区域D中方法都是绝对稳定的，而在区域D外方法是不稳定的，则称D是方法的**绝对稳定区域**，它与实轴的交称为**绝对稳定区间**。

步长 $h$ 的可选范围

例如，对Euler法

$$u_{n+1} = u_n + hf_n, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

用于求解模型方程得到  $u_{n+1} = u_n + h\mu u_n = (1 + \mu h)u_n$

当  $u_n$  有舍入误差时，近似解为  $\tilde{u}_n$

$$\tilde{u}_{n+1} = (1 + \mu h)\tilde{u}_n$$

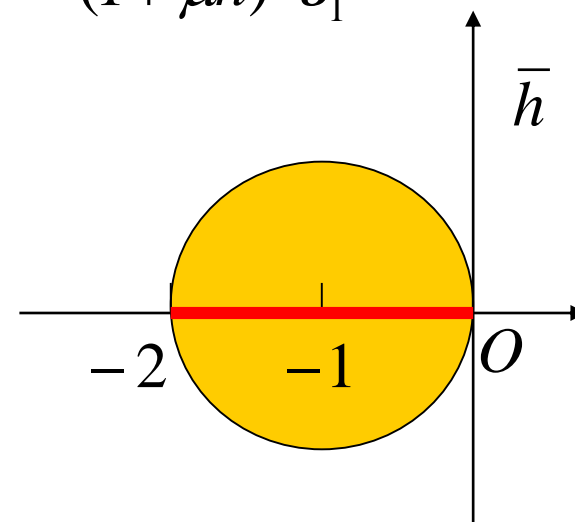
取  $\varepsilon_n = u_n - \tilde{u}_n$ ，得误差传播方程  $\varepsilon_{n+1} = (1 + \mu h)\varepsilon_n = (1 + \mu h)^n \varepsilon_1$

记  $\bar{h} = \mu h$ ，只要  $|1 + \bar{h}| < 1$ ，则Euler方法绝对稳定。

若实数  $\mu < 0$ ，则  $-2 < \bar{h} < 0 \Leftrightarrow 0 < h < \frac{2}{-\mu}$

若  $\mu$  为复数，在  $\bar{h} = \mu h$  的复平面上，

$|1 + \bar{h}| < 1$  表示以(-1,0)为圆心，1为半径的单位圆。







m级m阶Runge-Kutta法的绝对稳定区域:  $|\lambda(\bar{h})| < 1$

$$\lambda(\bar{h}) = 1 + \bar{h} + \frac{1}{2!} \bar{h}^2 + \cdots + \frac{1}{m!} \bar{h}^m$$

	$\lambda(\bar{h})$	绝对稳定区间
一级	$1 + \bar{h}$	$(-2, 0)$
二级	$1 + \bar{h} + \frac{1}{2} \bar{h}^2$	$(-2, 0)$
三级	$1 + \bar{h} + \frac{1}{2} \bar{h}^2 + \frac{1}{6} \bar{h}^3$	$(-2.51, 0)$
四级	$1 + \bar{h} + \frac{1}{2} \bar{h}^2 + \frac{1}{6} \bar{h}^3 + \frac{1}{24} \bar{h}^4$	$(-2.78, 0)$

# 线性k步法的绝对稳定区域

将k步法用于求解模型问题得到k阶线性差分方程

$$\sum_{j=0}^k \alpha_j u_{n+j} = \mu h \sum_{j=0}^k \beta_j u_{n+j}$$

若取  $\bar{h} = \mu h$  , 则差分方程的**特征方程**为  $\rho(\lambda) - \bar{h} \sigma(\lambda) = 0$  其中

$$\rho(\lambda) = \sum_{j=0}^k \alpha_j \lambda^j, \quad \sigma(\lambda) = \sum_{j=0}^k \beta_j \lambda^j$$

若特征方程的根都在单位圆 ( $|\lambda| < 1$ ) 内,

则多步法关于  $\bar{h} = \mu h$  绝对稳定, 其绝对稳定域是复平面  $\bar{h}$  上区域:

$$D = \left\{ \bar{h} : |\lambda_j(\bar{h})| < 1, j = 1, 2, \dots, k \right\}$$

# 向后Euler法稳定性

例如，隐式方法中最简单的向后Euler法，

$$u_{n+1} = u_n + hf(t_{n+1}, u_{n+1}), \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

其特征方程为

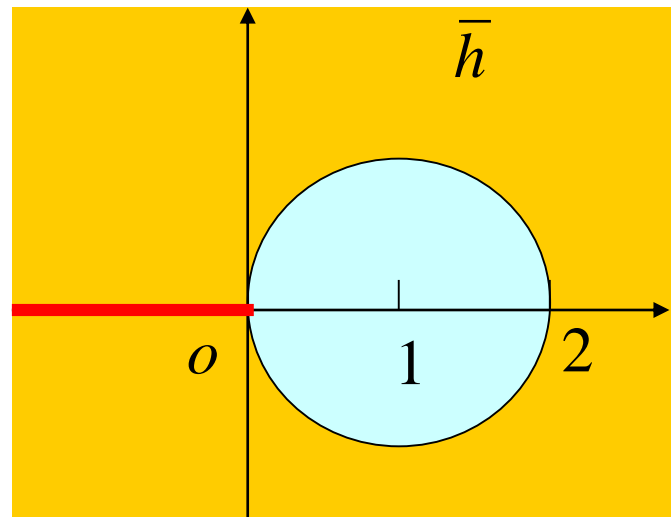
$$\begin{aligned}\rho(\lambda) - \bar{h} \sigma(\lambda) &= (\lambda - 1) - \bar{h} \lambda \\ &= (1 - \bar{h})\lambda - 1 = 0 \\ \Rightarrow \lambda &= \frac{1}{1 - \bar{h}}\end{aligned}$$

于是隐Euler法的绝对稳定区域为  $|1 - \bar{h}| > 1$

它是  $\bar{h}$  平面上以(1,0)为圆心的单位圆外区域。

当  $\mu < 0$  为实数时，绝对稳定区间为  $(-\infty, 0) \Leftrightarrow h > 0$

**隐Euler法无条件稳定!**



# 梯形法稳定性

梯形法

$$u_{n+1} = u_n + \frac{1}{2}h(f_n + f_{n+1}), \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

其特征方程为

$$\begin{aligned}\rho(\lambda) - \bar{h}\sigma(\lambda) &= (\lambda - 1) - \bar{h}\frac{1}{2}(1 + \lambda) = (1 - \frac{\bar{h}}{2})\lambda - (1 + \frac{\bar{h}}{2}) = 0 \\ \Rightarrow \lambda &= (1 + \frac{\bar{h}}{2}) / (1 - \frac{\bar{h}}{2})\end{aligned}$$

于是梯形法的绝对稳定区域为左半平面  $|\bar{h} + 2| < |\bar{h} - 2|$   
当  $\mu < 0$  为实数时, 绝对稳定区间为  $(-\infty, 0) \Leftrightarrow h > 0$

**梯形法无条件稳定!**



# 实用定理

---

实系数二次方程  $\lambda^2 - b\lambda - c = 0$  的根在单位圆内的充要条件为

$$|b| < 1 - c < 2.$$

---



# 例题

---

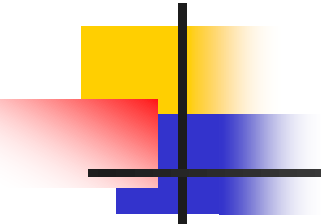
对于解常微分方程初值问题

$$\begin{cases} u'(t) = f(t, u) \\ u(t_0) = u_0 \end{cases}$$

的线性二步法

$$u_{n+2} - \frac{5}{4}u_{n+1} + \frac{1}{4}u_n = \frac{h}{16}(7f_{n+2} + 8f_{n+1} - 3f_n)$$

- (1) 指出该方法是几阶方法;
  - (2) 讨论收敛性;
  - (3) 求绝对稳定区间.
-



解 (1)  $c_0 = c_1 = c_2 = c_3 = 0,$

$$c_4 = \frac{1}{4!} \left( -\frac{5}{4} + 2^4 \right) - \frac{1}{3!} \cdot \frac{1}{16} (8 + 2^3 \times 7) = \frac{59}{96} - \frac{64}{96} = -\frac{5}{96}$$

局部截断误差  $R_{n+2}(h) = -\frac{5}{96} u^{(4)}(t_n) h^4 + O(h^5)$

该方法是三阶方法.

(2) 由  $\lambda^2 - \frac{5}{4}\lambda + \frac{1}{4} = 0$ , 解得  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = \frac{1}{4}$ . 知该方法满足根条件,

又因其阶  $p \geq 1$ , 所以该二步法收敛.

---



## 特征方程

$$\lambda^2 - \frac{5}{4}\lambda + \frac{1}{4} = \frac{7\bar{h}}{16}\lambda^2 + \frac{8\bar{h}}{16}\lambda - \frac{3\bar{h}}{16} \quad (1 - \frac{7\bar{h}}{16})\lambda^2 - (\frac{5}{4} + \frac{8\bar{h}}{16})\lambda + (\frac{1}{4} + \frac{3\bar{h}}{16}) = 0$$

$$(16 - 7\bar{h})\lambda^2 - (20 + 8\bar{h})\lambda + (4 + 3\bar{h}) = 0 \quad \lambda^2 - \frac{20 + 8\bar{h}}{16 - 7\bar{h}}\lambda + \frac{4 + 3\bar{h}}{16 - 7\bar{h}} = 0$$

以下解不等式

$$\left| \frac{20 + 8\bar{h}}{16 - 7\bar{h}} \right| < 1 + \frac{4 + 3\bar{h}}{16 - 7\bar{h}} = \frac{20 - 4\bar{h}}{16 - 7\bar{h}} < 2$$

首先由  $\frac{20 - 4\bar{h}}{16 - 7\bar{h}} < 2$ , 得  $20 - 4\bar{h} < 32 - 14\bar{h}$ , 其解  $\bar{h} < 0$

再由  $\left| \frac{20 + 8\bar{h}}{16 - 7\bar{h}} \right| < \frac{20 - 4\bar{h}}{16 - 7\bar{h}}$ , 得  $4\bar{h} - 20 < 20 + 8\bar{h} < 20 - 4\bar{h}$ , 其解  $-10 < \bar{h} < 0$

所以, 不等式的解集为  $-10 < \bar{h} < 0$

即此线性二步法的绝对稳定区间为  $(-10, 0)$

---