

总结:

## 第一章: 绪论 (误差分析基础)

1. 误差: 分为模型误差, 数据误差, 截断误差, 舍入误差

2. 数制表示:

3. 舍入误差:  $\delta(x) = \frac{x - \text{fl}(x)}{x}$  (相对) 四个注意事项

4. 问题的性态: 病态, 良态, 条件数

5. 方法的稳定性

6. 算法

## 第二、三章: 线性代数方程组的直接法, 迭代法

数值解法: { Gauss 法 (主元不能为0, 不能有小主元, 不稳定)  
列主元 Gauss 法  
矩阵分解法: LU分解, LDU分解, GG分解,

追赶法

迭代解法: { Jacobi 迭代  
Gauss-Seidel 迭代

迭代公式要会

范数: 定义, 性质

方程的条件数:  $\text{Cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$

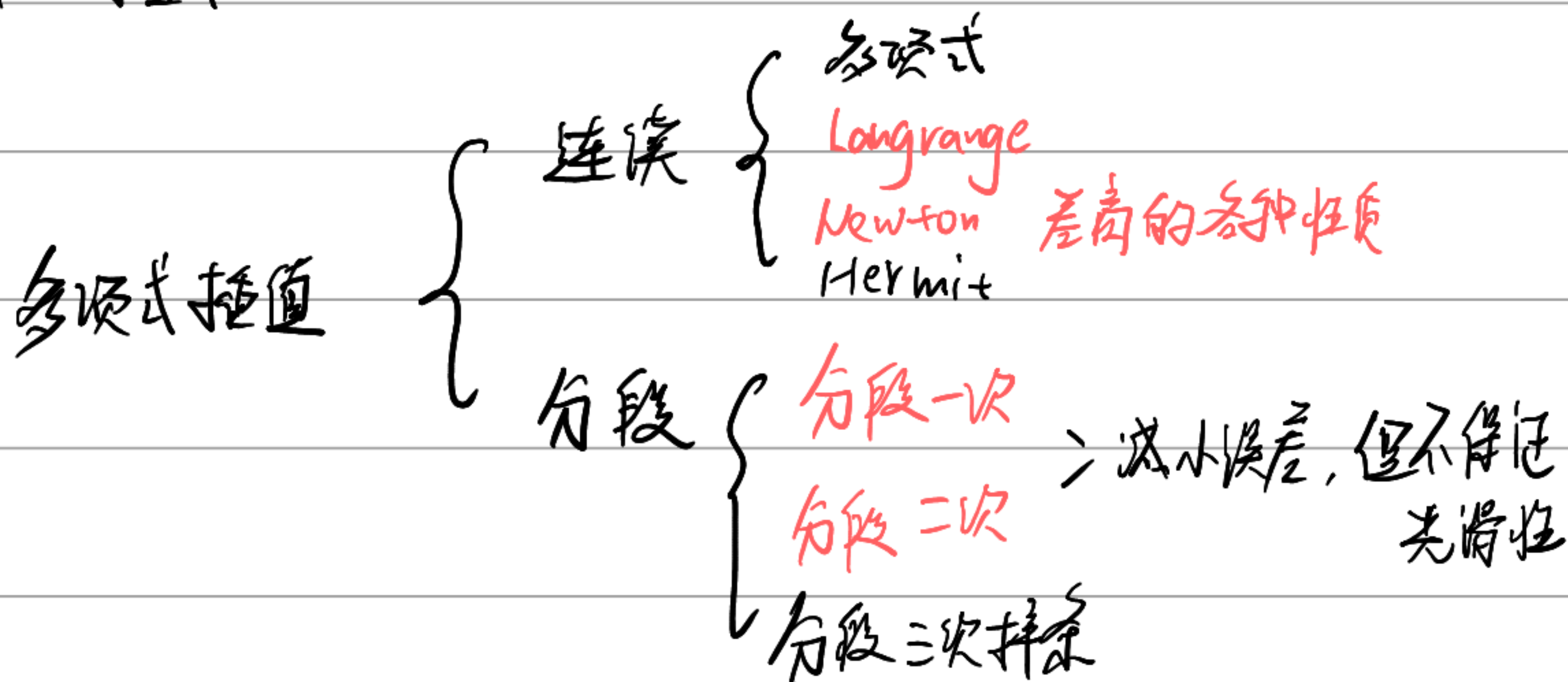
迭代算法: Jacobi:  $\begin{cases} B = D^{-1}(E+F) = I - D^{-1}A \\ g = D^{-1}b \end{cases}$

Gauss-Seidel:  $\begin{cases} B = (D-E)^{-1}F \\ g = (D-E)^{-1}b \end{cases}$

判断收敛的三条推论

△ 初等变换矩阵的性质

第四章: 插值法



重要公式:  $f(x) = p_n(x) + R_n(x)$

插值多项式误差公式: 两种形式



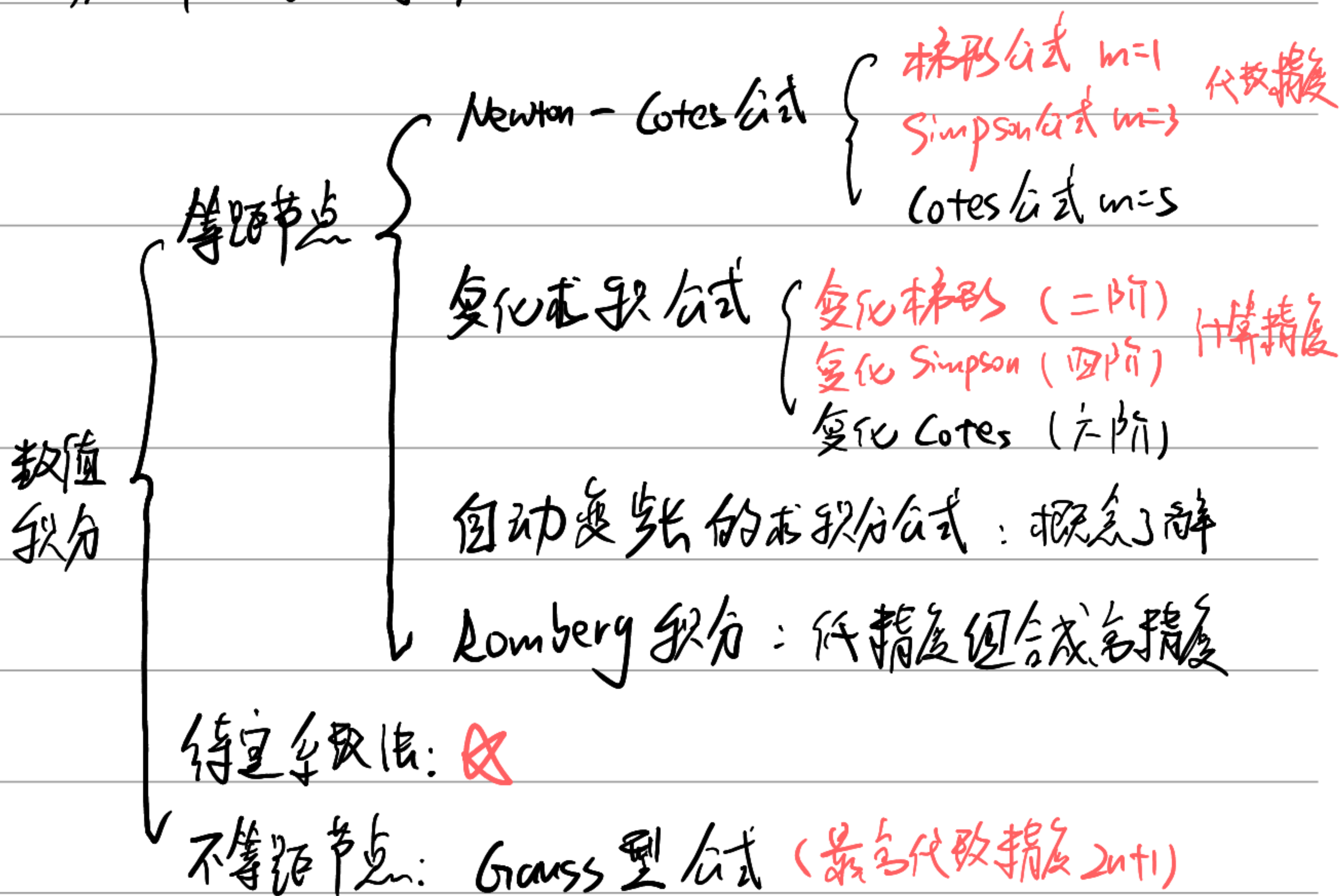
## 第五章: 函数最优逼近

正交多项式: 定义, 性质 (三项递推关系)

构造: 最优平方逼近 (两种形式)

法方程

## 第六章: 数值积分与微分



## 数值微分

两点公式:  $\begin{cases} f'(x_0) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] + \frac{1}{2} f''(\xi)(x_1 - x_0) \\ f'(x_1) = \frac{1}{h} [f(x_1) - f(x_0)] - \frac{1}{2} f''(\xi)(x_1 - x_0) \end{cases}$

三点  $\begin{cases} -\beta_1 \\ = \beta_1 \end{cases}$   $\begin{cases} f'(x_0) = \frac{1}{2h} [-3f(x_0) + 4f(x_1) - f(x_2)] + \frac{h^2}{3} f'''(\xi) \\ f'(x_1) = \frac{1}{2h} [-f(x_0) + f(x_2)] - \frac{h^2}{6} f'''(\xi) \\ f'(x_2) = \frac{1}{2h} [f(x_0) + 4f(x_1) + 3f(x_2)] + \frac{h^2}{3} f'''(\xi) \\ \\ f''(x_0) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] - hf'''(\xi_1) + \frac{h^2}{6} f^{(4)}(\xi_2) \\ f''(x_1) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] - \frac{h^2}{12} f^{(4)}(\xi_3) \\ f''(x_2) = \frac{1}{h^2} [f(x_0) - 2f(x_1) + f(x_2)] + hf'''(\xi_1) + \frac{h^2}{6} f^{(4)}(\xi_2) \end{cases}$

待定系数法: 利用 Taylor 计算



## 第七章: 非线性方程求解:

迭代法: { 简单迭代法:  
牛顿迭代法:  $x^{(k+1)} = x^{(k)} - \frac{f(x^{(k)})}{f'(x^{(k)})}$   
割线法:  
区间法: = 分法

### △ 简单迭代法收敛性:

$$(1) \forall x \in [a, b], \varphi(x) \in [a, b] \quad (2) |\varphi'(x)| \leq s < 1$$

★ 收敛性的改善: 取  $\lambda \approx \varphi(x^*)$ , 构造  $\psi(x) = \frac{1}{1-\lambda} [\varphi(x) - \lambda x]$

Newton 迭代格式收敛性: 四条件

★ 收敛速度: 各个方法是几阶收敛

## 第九章: 常微分方程数值解法

初值问题: 
$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)) \\ y(a) = y_0 \end{cases} \quad a \leq x \leq b$$

1. 数值微分法:

Euler 公式:  $y_{i+1} = y_i + h f(x_i, y_i) \quad R(y) = \frac{h^2}{2} y''(\xi_i) = O(h^2)$

后退 Euler 公式:  $y_{i+1} = y_i + h f(x_{i+1}, y_{i+1}) \quad R(y) = -\frac{h^2}{2} y''(\xi_i) = O(h^2)$

## 2. 数值积分法:

$$y'(x) = f(x, y(x)) \Rightarrow \int_{x_i}^{x_{i+1}} y'(x) dx = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x, y(x)) dx$$

$$\Rightarrow y(x_{i+1}) - y(x_i) = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x, y(x)) dx$$

梯形公式:  $y_{i+1} = y_i + \frac{h}{2} [f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, y_{i+1})]$

$$R[y] = -\frac{h^3}{12} y'''(\xi_i) = O(h^3)$$

Simpson公式:  $y_{i+1} = y_{i-1} + \frac{h}{3} [f(x_{i+1}, y_{i+1}) + 4f(x_i, y_i) + f(x_{i-1}, y_{i-1})]$

$$R[y] = -\frac{h^5}{90} y^{(5)}(\xi_i) = O(h^5)$$

## 3. Adams公式

## 4. 待定系数法

## 5. 预估-校正方法

## 6. R-K方法