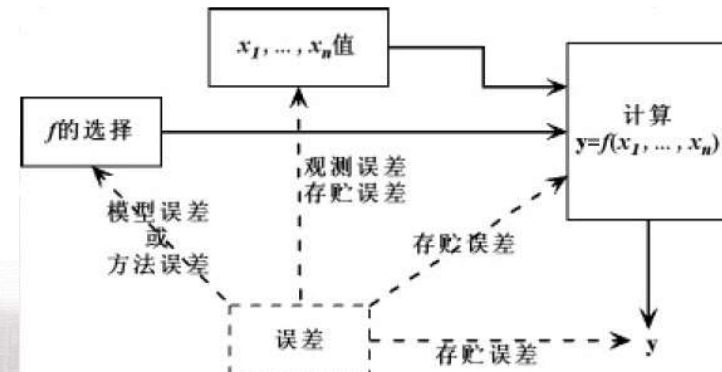


## 总结及第八章简介

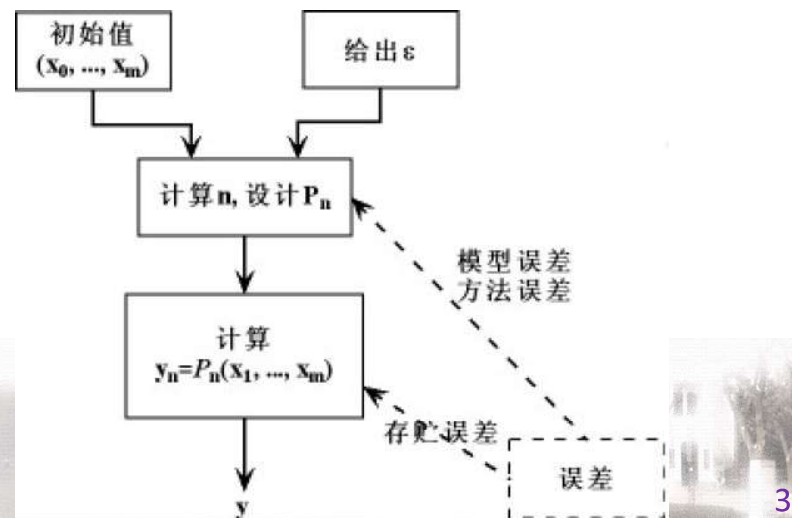
### A类型

- 对应：插值，逼近，数值积分，数值微分，线性方程组直接法等



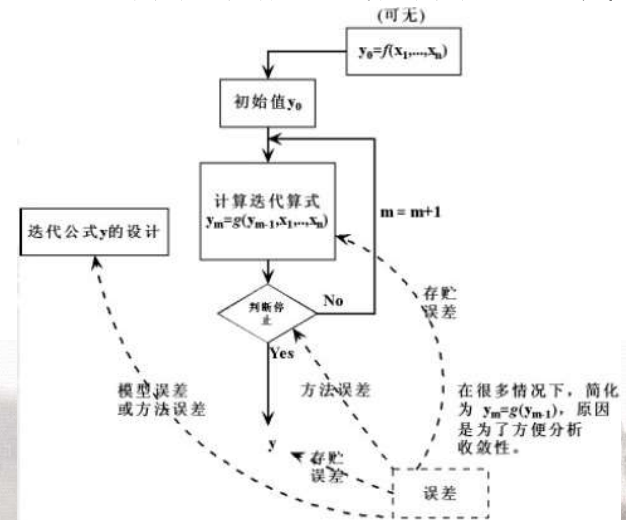
### B类型

- 对应：插值，逼近，数值积分，常微分方程数值解（B+C）等（与A相比更实用）



### C类型

- 对应：数值积分加速法，常微分方程（B+C），方程求根，线性方程组迭代法



## 矩阵特征值求解

### 一、特征值和特征向量（定义，性质）

设矩阵  $A \in R^{n \times n}$ ，求  $\lambda \in C, x \in R^n$ ，使得

$$Ax = \lambda x$$

等价于求A的特征方程  $\rho(\lambda) = \det(\lambda I - A)$  的根  
性质：

- $\lambda^k$  为  $A^k$  的特征值
- $\lambda^{-1}$  为  $A^{-1}$  的特征值
- 若A、B为相似矩阵，即存在非奇异矩阵P使得  $B = P^{-1}AP$ ，则A、B的特征值相同；若y为B的特征向量，则Py为A的特征向量

5

### 二、幂法（原理、步骤）

设矩阵  $A \in R^{n \times n}$  有n个线性无关的特征向量  $x_1, \dots, x_n$ ，对应特征值为  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ，已知A的主特征值  $\lambda_1$  为实根且满足  $|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_n|$

任取一非零向量  $v_0 = \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n$ ，假设  $\alpha_1 \neq 0$ ，构造  $v_k = Av_{k-1} = A^k v_0$

$$v_k = \alpha_1 \lambda_1^k x_1 + \dots + \alpha_n \lambda_n^k x_n \\ = \lambda_1^k \left( \alpha_1 x_1 + \underbrace{\alpha_2 \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1}\right)^k x_2 + \dots + \alpha_n \left(\frac{\lambda_n}{\lambda_1}\right)^k x_n}_{\epsilon_k} \right)$$

6

$$\frac{(v_{k+1})_i}{(v_k)_i} = \frac{\lambda_1^{k+1}(\alpha_1 x_1 + \epsilon_{k+1})_i}{\lambda_1^k(\alpha_1 x_1 + \epsilon_k)_i} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \lambda_1$$

- ❑ 思考1：幂法的收敛速度由什么决定？如何加速？
- ❑ 思考2：  $\alpha_1 = 0$ ？如何判定  $\alpha_1 \neq 0$ ？
- ❑ 思考3：实际计算时需要归一化
- ❑ 思考4：若A的主特征值为实数的重根？

7

### 三、反幂法（原理、步骤）

设矩阵  $A \in R^{n \times n}$  有n个特征向量  $x_1, \dots, x_n$ ，对应特征值为  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ，满足

$$|\lambda_1| \geq |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_n| > 0$$

则  $A^{-1}$  的特征值为

$$\left| \frac{1}{\lambda_n} \right| \geq \left| \frac{1}{\lambda_{n-1}} \right| \geq \dots \geq \left| \frac{1}{\lambda_1} \right|$$

对应的特征向量为  $x_n, \dots, x_1$

8

#### 四、QR法（原理、步骤）

设非奇异矩阵  $A \in R^{n \times n}$ ，则存在正交矩阵  $Q$  及上三角矩阵  $R$ ，使得  $A=QR$ ，且当  $R$  对角线元素为正时，分解唯一。

令  $B = RQ = Q^T A Q$ ，则  $A$ 、 $B$  为相似矩阵，特征值相同

$$\begin{cases} A_1 = A \\ A_k = Q_k R_k \quad (QR \text{ 分解}) \\ A_{k+1} = R_k Q_k = Q_k^T A_k Q_k \end{cases}$$

9

设  $A \in R^{n \times n}$ ，其特征值满足  $|\lambda_1| > |\lambda_2| > \dots > |\lambda_n| > 0$ ，其特征向量  $x_1, \dots, x_n$  所构成的矩阵  $X = [x_1, \dots, x_n]$  满足  $X^{-1} = LU$ （ $X^{-1}$  有  $LU$  分解），则  $A_k$  本质上收敛于上三角矩阵，且

$$\lim_{k \rightarrow \infty} a_{ii}^{(k)} = \lambda_i, i = 1, \dots, n$$

□ 思考：比较以上几种方法的适用性及优缺点；如何进行误差分析？

10