

2021 黑龙江省数学建模竞赛培训

数值逼近与数值代数

哈尔滨工程大学数学科学学院 沈继红

2021.08.27

数值逼近

已知一个函数 $y = f(x)$ 在 $n + 1$ 个点上的值:

x	x_0	x_1	\dots	x_n
y	y_0	y_1	\dots	y_n

求 $f(x)$

思路: 找一个函数类, 在此函数类中找一个函数 $P(x)$ 逼近 $f(x)$

函数类: 简单, 选取多项式

令 $P_n(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n \rightarrow f(x)$

逼近标准, 插值条件: $P_n(x_i) = y_i, i = 0, 1, 2, \dots, n$

方程组有唯一解

$$i = 0 : a_0 + a_1 x_0 + \cdots + a_n x_0^n = y_0$$

$$i = 1 : a_0 + a_1 x_1 + \cdots + a_n x_1^n = y_1$$

.....

$$i = n : a_0 + a_1 x_n + \cdots + a_n x_n^n = y_n$$

求 a_i ，是一个线代数方程组

系数阵：

$$\begin{vmatrix} 1 & x_0 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & \cdots & x_1^n \\ \cdots & & & \\ 1 & x_n & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{i \neq j} (x_i - x_j) \neq 0, \quad \text{解 } a_i \text{ 存在唯一。}$$

构造：拉格朗日插值多项式

$$L_n(x) = y_0l_0(x) + y_1l_1(x) + \cdots + y_nl_n(x)$$

$l_i(x)$: 阶数不超过 n 的多项式, 且

$$l_0(x) = \begin{cases} 1, x = x_0 \\ 0, x = x_1, x_2, \cdots, x_n \end{cases} \quad l_i(x) = \begin{cases} 1, x = x_i \\ 0, x = x_j, j \neq i \end{cases}$$

这样

$$L_n(x_0) = y_0l_0(x_0) + y_1l_1(x_0) + \cdots + y_nl_n(x_0) = y_0$$

$$L_n(x_i) = y_0l_0(x_i) + \cdots + y_{i-1}l_{i-1}(x_i) + y_il_i(x_i) + y_{i+1}l_{i+1}(x_i) + \cdots + y_nl_n(x_i) = y_i$$

$l_i(x)$ 的构造

令

$$l_0(x) = A(x - x_1)(x - x_2) \cdots (x - x_n)$$

且

$$1 = l_0(x_0) = A(x_0 - x_1)(x_0 - x_2) \cdots (x_0 - x_n)$$
$$A = \frac{1}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2) \cdots (x_0 - x_n)}$$

故

$$l_0(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2) \cdots (x - x_n)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2) \cdots (x_0 - x_n)}$$

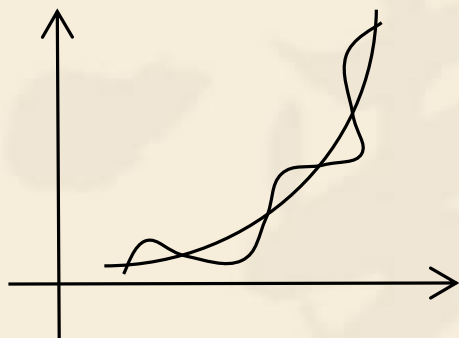
每个 $l_i(x)$ 同理可求出。

插值多项式的误差

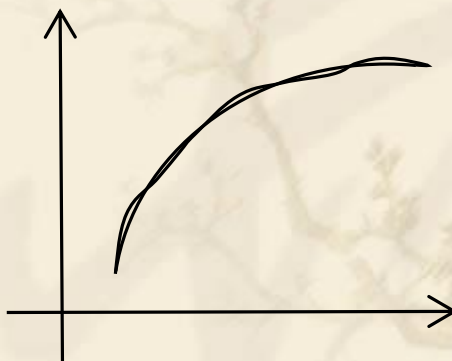
$$|P_n(x) - f(x)| = \left| \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) \right|$$

ξ 在 x_0, x_1, \dots, x_n 之间。

一般来讲 n 越大，逼近程度越好，但 n 太大，多项式曲线会出现振荡，可能会出现龙格现象。



解决办法：分段低次多项式

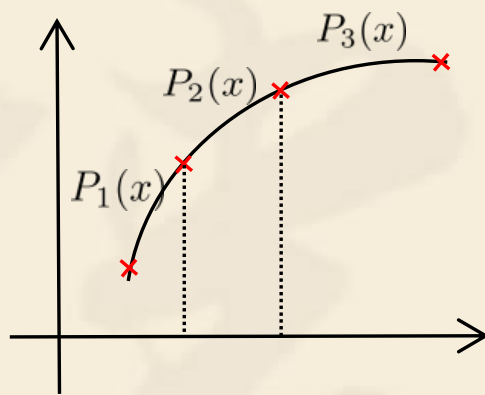


但会出现尖点，不光滑（不可导）！

解决办法：三次样条逼近

$$S_n(x) = \begin{cases} P_1(x), x \in [x_0, x_1) \\ P_2(x), x \in [x_1, x_2) \\ \dots \\ P_n(x), x \in [x_{n-1}, x_n) \end{cases}$$

其中 $P_i(x)$ 为不超过 3 阶的多项式。保证 $S_n(x)$ 在端点处有连续的二阶导数。

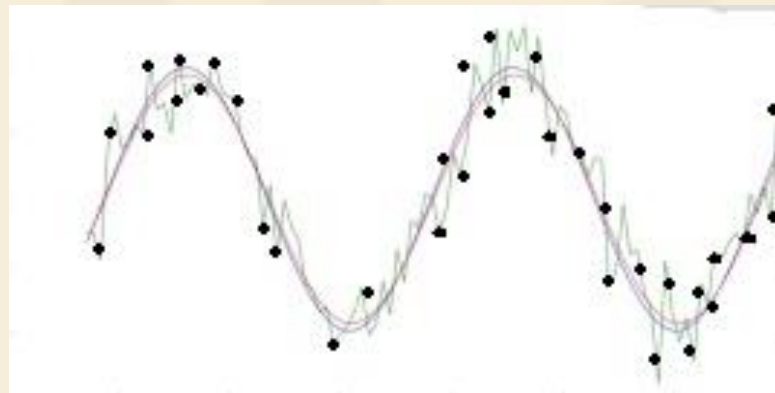


光滑连接

最小二乘法

❖ 逼近思路

曲线不过给定的点



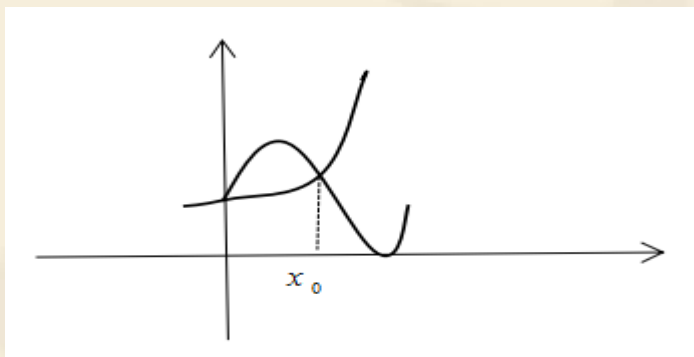
❖ 好处

规避给定数据带来的误差

数值代数

如何求解方程和方程组

$$e^x = 1 + \sin x$$



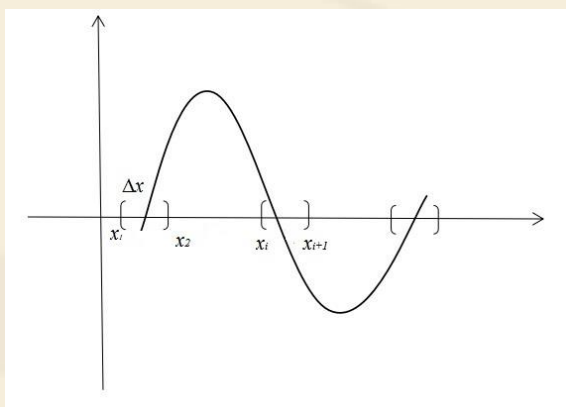
$$x_0 = ?$$

方程求解

$$f(x) = 0$$

数值搜索

以小步长 Δx 从初始点向前走，并判断根的存在区间。



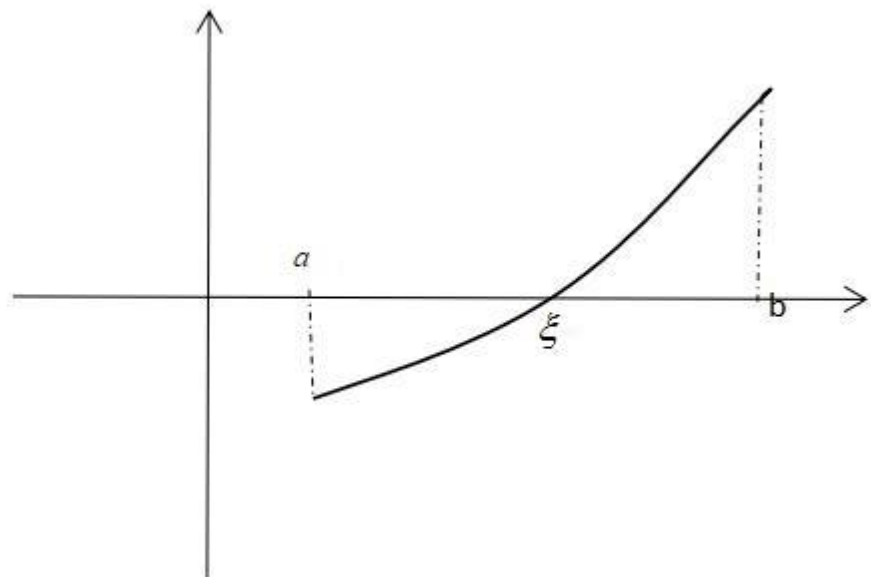
$$f(x_i)f(x_{i+1}) < 0?$$



(x_i, x_{i+1}) 内只有一个根

问题：在 (a, b) 区间内， $f(a)f(b) < 0$ ，求 $f(x) = 0$ 的根。

二分法



1、取中点 $x_1 = \frac{a+b}{2}$ ，判断

$$f(a)f(x_1) < 0? \begin{cases} < 0, & a_1 = a, b_1 = x_1. \\ > 0, & a_1 = x_1, b_1 = b. \end{cases}$$

2、令 $x_2 = \frac{a_1+b_1}{2}$ ，判断

$$f(a_1)f(x_2) < 0? \begin{cases} < 0, & a_2 = a_1, b_2 = x_2. \\ > 0, & a_2 = x_2, b_2 = b. \end{cases}$$

$f(x) = 0$ 的根 ξ 总在 (a_n, b_n) 中，且 $x_n \rightarrow \xi$ 。

$$\text{证明: } |x_n - \xi| < \frac{|b_{n-1} - a_{n-1}|}{2} = \frac{|b_{n-2} - a_{n-2}|}{2} = \dots = \frac{|b - a|}{2^n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0,$$

即 $x_n \rightarrow \xi$

迭代法

$$f(x) = 0 \Leftrightarrow x = g(x)$$

构造迭代格式:

$$\begin{cases} x_{n+1} = g(x_n) \\ \text{初值 } x_0 \end{cases}$$



$$x_0 \Rightarrow x_1 = g(x_0) \Rightarrow x_2 = g(x_1) \Rightarrow \cdots x_{n+1} = g(x_n)$$

结论 1: 当 $\{x_n\}$ 收敛, $g(x)$ 连续, 则 $x_n \rightarrow \xi$.

$x_{n+1} = g(x_n)$, 令 $n \rightarrow \infty, \xi = g(\xi)$, ξ 即为根.

结论 2: 当 $|g'(x)| \leq L < 1$, 迭代必收敛

$$|x_{n+1} - \xi| = |g(x_n) - g(\xi)| = |g'(x)(x_n - \xi)| \leq L|x_n - \xi| \leq L^{n+1}|x_0 - \xi|$$

当 $n \rightarrow \infty, x_{n+1} \rightarrow \xi$

可能有许多迭代格式, 如

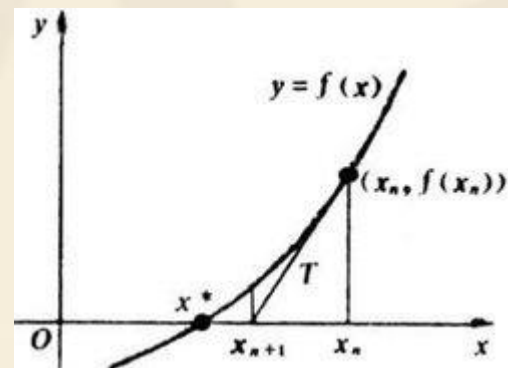
$$e^x = 1 + \sin x$$

$$\Rightarrow x = \ln(1 + \sin x)$$

$$\Rightarrow x = \arcsin(e^x - 1)$$

牛顿迭代法

$$\begin{cases} x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} \\ \text{初值: } x_0 \end{cases}$$



优点：收敛速度快，平方收敛

方程组求解

$$AX = b$$

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \quad \quad \quad \cdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n. \end{cases}$$

高斯消去法

方程组的增广矩阵:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & b_n \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等变换}} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ 0 & a_{22}^* & \cdots & a_{2n}^* & b_2^* \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn}^* & b_n^* \end{pmatrix}$$

$$a_{nn}^* x_n = b_n^* \Rightarrow x_n = \frac{b_n^*}{a_{nn}^*}$$

$$a_{n-1n-1}^* x_{n-1} + a_{n-1n}^* x_n = b_{n-1}^* \Rightarrow x_{n-1} = \frac{b_{n-1}^* - a_{n-1n}^* x_n}{a_{n-1n-1}^*}$$

...

主元消去法

$a_{kk}^* = 0$: 这时消去法将无法进行下去

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ 0 & 0 & \cdots & a_{2n}^* & b_2^* \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \end{pmatrix}$$

选取系数矩阵中绝对值最大的元素 $\max |a_{ij}|$

调换到对角线上

保证稳定性

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & b_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} a_{22}^* &= a_{22} + \left(-\frac{a_{21}}{a_{11}}\right)(a_{12} + \varepsilon) \\ &= a_{22} + \left(-\frac{a_{21}}{a_{11}}\right)a_{12} + \left(-\frac{a_{21}}{a_{11}}\right)\varepsilon \end{aligned}$$

若 a_{11} 很小, 则误差项就会大

列主元消去法

在列下方选 $\max |a_{ij}|$, 只交换行

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & b_n \end{pmatrix}$$

迭代法

$$AX = b \Leftrightarrow X = HX + g$$

迭代格式构造

$$\begin{cases} X^{(k+1)} = HX^{(k)} + g \\ \text{初始向量 } X^{(0)} \end{cases}$$

$$X^{(0)} \rightarrow X^{(1)} = HX^{(0)} + g \rightarrow X^{(2)} = HX^{(1)} + g \rightarrow \cdots$$

结论：当 $\{X^{(k)}\}$ 收敛，则 $X^{(k)} \rightarrow X^*$ 为方程的解。

$$\lim_{k \rightarrow \infty} X^{(k)} = X^* = HX^* + g$$

即 X^* 为方程 $AX = b$ 的解。

H 的构造

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ 0 & 0 & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -a_{21} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

$= D - L - U$

$$AX = b \Rightarrow [D - (L + U)]X = b$$

$$DX = (L + U)X + b \Rightarrow X = D^{-1}(L + U)X + D^{-1}b$$

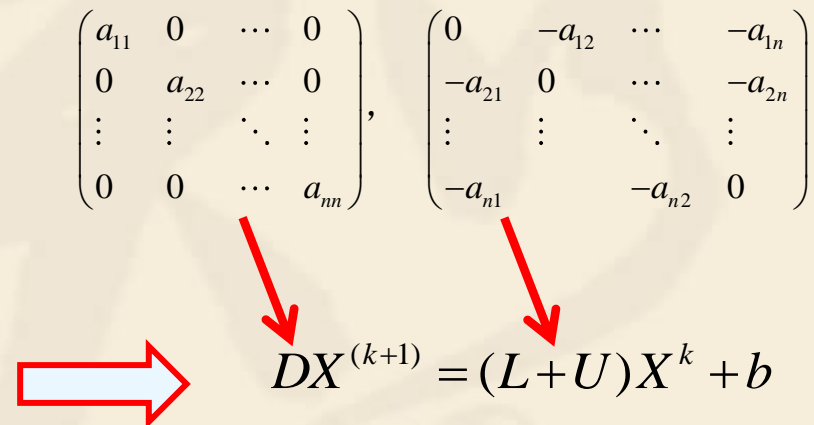
Jacobi迭代法

$$\begin{cases} X^{(k+1)} = D^{-1}(L + U)X^k + D^{-1}b \\ \text{初始向量 } X^{(0)} \end{cases}$$

Gauss-Seidel迭代法

$$X^{(k+1)} = D^{-1}(L+U)X^k + D^{-1}b, \quad X^{(k)} = \begin{pmatrix} x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \\ \vdots \\ x_n^{(k)} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 0 & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & 0 & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & & -a_{n2} & 0 \end{pmatrix}$$



$$DX^{(k+1)} = (L+U)X^k + b$$

$$a_{11}x_1^{(k+1)} = -(a_{12}x_2^{(k)} + \cdots + a_{1n}x_n^{(k)}) + b_1$$

$$x_1^{(k+1)} = \frac{1}{a_{11}}[-(a_{12}x_2^{(k)} + \cdots + a_{1n}x_n^{(k)}) + b_1] = \frac{1}{a_{11}}\left[-\sum_{j \neq 1} a_{1j}x_j^{(k)} + b_1\right] \quad x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}}\left[b_i - \sum_{j \neq i} a_{ij}x_j^{(k)}\right]$$

计算 $x_i^{(k+1)}$ 时, $x_1^{(k+1)}, x_2^{(k+1)}, \cdots, x_{i-1}^{(k+1)}$ 已经算出来, 可以用这些数据代替第 k 层数据

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}}\left[b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j^{(k)}\right]$$

比Jacobi格式误差小



祝数模竞赛成功！

