


清华大学 大学数学实验

# 大学数学实验




## 实验6 非线性方程求解

清华大学数学科学系

清华大学 大学数学实验

“一元一次方程太贵”



清华大学 大学数学实验

## 什么叫方程(组)?

方程: 包含未知数(或/和未知函数)的等式  
 方程组: 包含未知数(或/和未知函数)的一组等式

不包含未知函数的方程组的一般形式:  $F(x)=0$   
 $x=(x_1, x_2, \dots, x_n)^T, F(x)=(f_1(x), f_2(x), \dots, f_m(x))^T$  (一般  $m=n$ )

满足方程(组)的未知数(即“元”)的取值, 称为方程(组)的解, 或称为  $F(x)$  的零点。

单变量方程(一元方程):  $f(x)=0$ , “解”也称为“根”

清华大学 大学数学实验

## 非线性方程的特点

方程分类:


- 代数方程:  $a_0x^n + a_1x^{n-1} + \dots + a_n = 0$  ( $n=1$ : 线性, 特别)
- 超越方程: 包含超越函数(如  $\sin x, e^x, \ln x$ ) 的方程
- 非线性方程:  $n(\geq 2)$  次代数方程和超越方程


(一元)方程: 根的特点

- $n$  次代数方程有且只有  $n$  个根(包括复根、重根)
- 5 次以上的代数方程无求根公式
- 超越方程有无根, 有几个根通常难以判断

清华大学 大学数学实验

## 实验6的基本内容



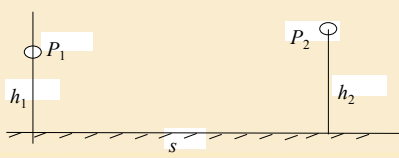
- 非线性方程  $f(x)=0$  的数值解法: 
  - 迭代方法的基本原理;
  - 牛顿法; 拟牛顿法;
  - 收敛性
- 推广到解非线性方程组
- 实际问题中非线性方程的数值解
- 非线性差分方程与分岔及混沌现象

清华大学 大学数学实验

## 实例1 路灯照明

道路两侧分别安装路灯, 在漆黑的夜晚, 当两只路灯开启时, 两只路灯连线的路面上最暗的点和最亮的点在哪里?

- 如果  $P_2$  的高度可以在3米到9米之间变化, 如何使路面上最暗点的亮度最大?
- 如果两只路灯的高度均可以在3米到9米之间变化呢?



$s=20(\text{米})$   
 $P_1=2, P_2=3(\text{千瓦})$   
 $h_1=5, h_2=6(\text{米})$

大学数学实验

### 实例1 路灯照明

建立坐标系如图，两个光源在点 $Q(x,0)$ 的照度分别为

$$I_1 = k \frac{P_1 \sin \alpha_1}{r_1^2}, \quad I_2 = k \frac{P_2 \sin \alpha_2}{r_2^2} \quad (k \text{ 是由量纲单位决定的比例系数, 不妨记 } k=1)$$

点 $Q$ 的照度  $C(x) = \frac{P_1 h_1}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^3}} + \frac{P_2 h_2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^3}}$

$r_1^2 = h_1^2 + x^2, \quad r_2^2 = h_2^2 + (s-x)^2$   
 $\sin \alpha_1 = \frac{h_1}{r_1} = \frac{h_1}{\sqrt{h_1^2 + x^2}}$   
 $\sin \alpha_2 = \frac{h_2}{r_2} = \frac{h_2}{\sqrt{h_2^2 + (s-x)^2}}$

大学数学实验

### 实例1 路灯照明

为求最暗点和最亮点，先求 $C(x)$ 的驻点

$$C'(x) = -3 \frac{P_1 h_1 x}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^5}} + 3 \frac{P_2 h_2 (s-x)}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^5}}$$

令 $C'(x)=0$ ：解析解是难以求出，需数值求解

$C(x) = \frac{P_1 h_1}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^3}} + \frac{P_2 h_2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^3}}$

大学数学实验

### 实例2 均相共沸混合物的组分

均相共沸混合物 (homogeneous azeotrope) 是由两种或两种以上物质组成的液体混合物，当在某种压力下被蒸馏或局部汽化时，在气体状态下和在液体状态下保持相同的组分 (比例)

给定几种物质，如何确定它们构成均相共沸混合物时的比例？

**模型建立**

设该混合物由 $n$ 个可能的物质组成，物质 $i$ 所占的比例为 $x_i$

$$\sum_{i=1}^n x_i = 1, \quad x_i \geq 0$$

大学数学实验

### 实例2 均相共沸混合物的组分

均相共沸混合物应该满足**稳定条件**，即共沸混合物的每个组分在气体和液体状态下具有相同的化学势能。在压强 $P$ 不大的情况下，这个条件可以表示为： $P = \gamma_i P_i, \quad i=1, \dots, n$

$P_i$ 是物质 $i$ 的**饱和汽相压强**，与温度 $T$ 有关，可以如下确定：

$$\ln P_i = a_i - \frac{b_i}{T + c_i}, \quad i=1, \dots, n \quad (a_i, b_i, c_i \text{ 是常数})$$

$\gamma_i$ 是组分 $i$ 的**液相活度系数**，可以根据如下表达式确定：

$$\ln \gamma_i = 1 - \ln \left( \sum_{j=1}^n x_j q_{ij} \right) - \sum_{j=1}^n \left( \frac{x_j q_{ji}}{\sum_{k=1}^n x_k q_{jk}} \right), \quad i=1, \dots, n$$

( $q_{ij}$ 表示组分 $i$ 与组分 $j$ 的**交互作用参数**，可以通过实验近似得到)

大学数学实验

### 实例2 均相共沸混合物的组分

$$P = \gamma_i P_i \quad \ln P_i = a_i - \frac{b_i}{T + c_i} \quad \ln \gamma_i = 1 - \ln \left( \sum_{j=1}^n x_j q_{ij} \right) - \sum_{j=1}^n \left( \frac{x_j q_{ji}}{\sum_{k=1}^n x_k q_{jk}} \right)$$

$$\frac{b_i}{T + c_i} + \ln \left( \sum_{j=1}^n x_j q_{ij} \right) + \sum_{j=1}^n \left( \frac{x_j q_{ji}}{\sum_{k=1}^n x_k q_{jk}} \right) - 1 - a_i + \ln P = 0$$

只有当物质 $i$ 参与到该共沸混合物中时才需要满足上式，故得到

$$x_i \left( \frac{b_i}{T + c_i} + \ln \left( \sum_{j=1}^n x_j q_{ij} \right) + \sum_{j=1}^n \left( \frac{x_j q_{ji}}{\sum_{k=1}^n x_k q_{jk}} \right) - 1 - a_i + \ln P \right) = 0$$

解析解是难以求出，需数值求解

$\sum_{i=1}^n x_i = 1, \quad x_i \geq 0, \quad i=1, 2, \dots, n$

大学数学实验

### (一元) 非线性方程的基本解法

解方程 $f(x)=0$ 第一步——确定根的大致范围

- 图形法：作 $f(x)$ 图形，观察 $f(x)$ 与 $x$ 轴的交点
- 根的隔离：二分法

**图形法**

$$x^6 - 2x^4 - 6x^3 - 13x^2 + 8x + 12 = 0$$

有4个根分别位于

$x = -1.75, -0.75, 1.00, 2.40$ 附近

Exam0600.m

清华大学 大学数学实验

### 非线性方程的基本解法

**二分法的原理** 若对于  $a < b$ , 有  $f(a) \cdot f(b) < 0$ , 则在  $(a, b)$  内  $f(x)$  至少有一个零点, 即  $f(x) = 0$  至少有一个根。

**二分法的实现**

$f(a) < 0$   
 $f(b) > 0$   
 $x_0: (a, b)$  中点

$f(x_0) > 0 \Rightarrow a_1 = a, b_1 = x_0$   $f(x_0) < 0 \Rightarrow a_1 = x_0, b_1 = b$

$(a, b) \Rightarrow (a_1, b_1) \Rightarrow \dots \Rightarrow (a_n, b_n) \Rightarrow \dots$  区间每次缩小一半,  $n$  足够大时, 可确定根的范围 (或近似解)

**不足** 收敛速度较慢

单选题 2分 设置

已知方程  $x^3 - 2x - 5 = 0$  在区间  $[2, 3]$  存在唯一正根, 若用二分法计算, 至少迭代 ( ) 次可以保证误差不超过  $\frac{1}{2} \times 10^{-3}$ ?

A 8  
B 10  
C 12  
D 13  
E 以上都不对

提交

清华大学 大学数学实验

### 非线性方程的基本解法

**0.618法 (黄金分割法?)**  $\frac{\sqrt{5}-1}{2} \approx 0.618$

$f(a) < 0$   
 $f(b) > 0$

$f(x_0) > 0 \Rightarrow a_1 = a, b_1 = x_0$   $f(x_0) < 0 \Rightarrow a_1 = x_0, b_1 = b$

$(a, b) \Rightarrow (a_1, b_1) \Rightarrow \dots \Rightarrow (a_n, b_n) \Rightarrow \dots$

**问题** 收敛速度优于二分法吗?

投票 最多可选1项 设置

上述0.618法与二分法相比, 你觉得哪个更好?

A 0.618法  
B 二分法  
C 不分伯仲  
D 我不知道, 不能草率下结论

提交

清华大学 大学数学实验

### 非线性方程的基本解法

**0.618法 (黄金分割法?)**

$f(a) < 0$   
 $f(b) > 0$

假设概率各为1/2 (合理吗?), 则区间长度缩短到  
期望值:  $p * 1/2 + (1-p) * 1/2 = 1/2$  ( $p=0.618$ )  
假设零点均匀分布, 则区间长度缩短到  
期望值:  $p^2 + (1-p)^2 \gg 1/2$  (二分法更好)

清华大学 大学数学实验

### 非线性方程迭代法的基本思想

将原方程  $f(x) = 0$  改写成容易迭代的形式  $x = \varphi(x)$ , 选合适的初值  $x_0$ , 进行迭代:  $x_{k+1} = \varphi(x_k)$  ( $k = 0, 1, 2, \dots$ )

↑ 迭代函数

线性方程组的迭代法: 迭代函数为线性  
(迭代法) 相容性:  $f(x) = 0 \Leftrightarrow x = \varphi(x)$

二分法是迭代法吗? 迭代法函数是什么?

多步 (两步) 法? --- 需要给定两个 (多个) 初值

单步法

大学数学实验

### 非线性方程迭代法的基本思想

将原方程  $f(x) = 0$  改写成容易迭代的形式  $x = \varphi(x)$ ，选择合适的初值  $x_0$ ，进行迭代： $x_{k+1} = \varphi(x_k)$  ( $k = 0, 1, 2, \dots$ )

**例1**  $f(x) = x^2 + x - 14 = 0 \Rightarrow x = \varphi(x)$   
 $f(3) = -2, f(4) = 6$  存在根  $x \in (3, 4)$

$x = \varphi_1(x) = 14 - x^2$ , 迭代公式:  $x_{k+1} = 14 - x_k^2$   
 $x = \varphi_2(x) = 14/(x+1)$ , 迭代公式:  $x_{k+1} = 14/(x_k + 1)$   
 $x = \varphi_3(x) = x - (x^2 + x - 14)/(2x + 1)$ ,  
 迭代公式:  $x_{k+1} = x_k - (x_k^2 + x_k - 14)/(2x_k + 1)$

大学数学实验

### 非线性方程的迭代法 (例)

|             | $x_0$  | $x_1$  | $x_2$    | $x_3$     | $x_4$  | $x_5$  |
|-------------|--------|--------|----------|-----------|--------|--------|
| $\varphi_1$ | 3.0000 | 5.0000 | -11.0000 | -107.0000 |        |        |
| $\varphi_2$ | 3.0000 | 3.5000 | 3.1111   | 3.4054    | 3.1779 | 3.3510 |
| $\varphi_3$ | 3.0000 | 3.2857 | 3.2749   | 3.2749    | 3.2749 | 3.2749 |

$x_{1,2} = \frac{-1 \pm \sqrt{1+14 \times 4}}{2}, x^* = \frac{-1 + \sqrt{57}}{2} \approx 3.2749$

$\varphi_1$  根本不收敛;  $\varphi_2$  虽呈现收敛趋势, 但很慢;  $\varphi_3$  收敛很快。

大学数学实验

### 迭代法的几何解释

$x_{k+1} = \varphi(x_k), k = 0, 1, \dots$  不动点  $x^* = \varphi(x^*)$

$\{x_k\}$  收敛于  $x^*$  取决于曲线  $\varphi(x)$  的斜率  $\{x_k\}$  不收敛于  $x^*$

大学数学实验

### 迭代法的收敛性

设  $y = \varphi(x)$  在  $a \leq x \leq b$  可微, 且  $a \leq y \leq b$ , 若存在  $L < 1$  使  $|\varphi'(x)| \leq L$ , 则  $x = \varphi(x)$  在  $a \leq x \leq b$  有唯一解  $x^*$ , 且

- 对于  $x_0 \in (a, b)$ , 迭代公式  $x_{k+1} = \varphi(x_k)$  ( $k = 0, 1, 2, \dots$ ) 产生的序列  $\{x_k\}$  收敛于  $x^*$ ; 大范围收敛 (全局收敛)
- $|x_{k+1} - x^*| \leq L|x_k - x^*|, |x_k - x^*| \leq \frac{L^k}{1-L}|x_1 - x_0|$ .

$L$  不易确定  $\Rightarrow$  放宽定理条件, 缩小初值范围

**局部收敛性:** 只要  $\varphi(x)$  在  $x^*$  的一个邻域可微且  $|\varphi'(x^*)| < 1$ , 则对于该邻域内的任意初值  $x_0$ , 序列  $\{x_k\}$  就收敛于  $x^*$ .

大学数学实验

### 迭代法的收敛速度 (收敛阶)

记  $e_k = x_k - x^*$ , 若  $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{e_{k+1}}{e_k^p} = c \neq 0$  ( $p$  为一正数)

c=0: 超p阶收敛  
 称序列  $\{x_k\}$   $p$  阶收敛。显然,  $p$  越大收敛越快。

$\varphi(x_k) = \varphi(x^*) + \varphi'(x^*)(x_k - x^*) + \dots + \frac{\varphi^{(p)}(x^*)}{p!}(x_k - x^*)^p + \dots$

$\Rightarrow e_{k+1} = \varphi'(x^*)e_k + \dots + \frac{\varphi^{(p)}(x^*)}{p!}e_k^p + \dots$

$\varphi'(x^*) \neq 0, \{x_k\}$  1阶收敛(线性收敛)

$\varphi'(x^*) = \dots = \varphi^{(p-1)}(x^*) = 0, \varphi^{(p)}(x^*) \neq 0, \{x_k\}$   $p$  阶收敛

大学数学实验

### 迭代法的收敛速度 (例)

例题  $f(x) = x^2 + x - 14 = 0 \quad \varphi_2(x) = 14/(x+1)$

$\varphi_2'(x) = \frac{-14}{(x+1)^2}, \varphi_2'(x^*) \neq 0 \Rightarrow \{x_k\}$  1阶收敛

$\varphi_3(x) = x - (x^2 + x - 14)/(2x + 1)$

$\varphi_3'(x) = \frac{2(x^2 + x - 14)}{(2x + 1)^2}, \varphi_3'(x^*) = 0,$

$\varphi_3''(x^*) \neq 0 \Rightarrow \{x_k\}$  2阶收敛

**结论:**  $\varphi(x)$  的构造决定收敛速度

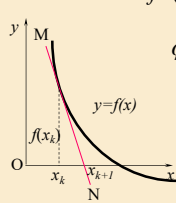
大学数学实验

### 牛顿（切线）法

$f(x)$  在  $x_k$  作 Taylor 展开，去掉 2 阶及 2 阶以上项得

$$f(x) = f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k)$$

设  $f'(x_k) \neq 0$ ，用  $x_{k+1}$  代替右端的  $x$ ，由  $f(x) = 0$  得

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, \quad \text{即令 } \varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$


$$\varphi'(x^*) = \frac{f(x^*)f''(x^*)}{f'(x^*)^2}, \quad \varphi''(x^*) = \frac{f''(x^*)}{f'(x^*)}$$

若  $x^*$  为单根  $f(x^*) = 0, f'(x^*) \neq 0, f''(x^*) \neq 0$

$$\Rightarrow \varphi'(x^*) = 0, \varphi''(x^*) \neq 0$$

→ 牛顿切线法（至少）2 阶收敛

大学数学实验

若  $x^*$  为重根  $f(x^*) = f'(x^*) = 0 \Rightarrow \varphi'(x^*) \neq 0$

牛顿切线法 1 阶收敛（线性）

### 如何证明？基本思路？

$$f(x) = (x - x^*)^m g(x), g(x^*) \neq 0, \quad m \geq 2$$

$$\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} \Rightarrow \varphi'(x) = ?$$

$$\Rightarrow \varphi'(x^*) = ? \quad 1 - \frac{1}{m}$$

重数越高，收敛越慢

多选题 2分

当牛顿切线法满足收敛条件时，则

- ☐ A 收敛阶至少为 2
- ☐ B 收敛阶至少为 1.618
- ☒ C 收敛阶至少为 1
- ☒ D 收敛阶与所求的根是单根还是重根有关
- ☐ E 我不知道，不能草率下结论

提交

主观题 4分

你有什么思路，可以改进迭代办法，提高求解重根方程的收敛阶吗？

正常使用主观题需 2.0 以上版本雨课堂

作答

大学数学实验

### 重根问题：修正到二阶收敛

方法 1:

$$\varphi(x) = x - \frac{mf(x)}{f'(x)}$$

方法 2:

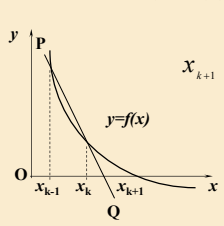
令  $\mu(x) = \frac{f(x)}{f'(x)}$ ，由  $x^*$  是  $f(x)$  的  $m$  重零点，所以， $x^*$  是  $\mu(x)$  的单零点。

$$\varphi(x) = x - \frac{\mu(x)}{\mu'(x)} = x - \frac{f(x)f'(x)}{[f'(x)]^2 - f(x)f''(x)}$$

大学数学实验

### 牛顿割线法

用差商  $\frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$  代替  $f'(x_k)$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)(x_k - x_{k-1})}{f(x_k) - f(x_{k-1})}$$


收敛速度比牛顿切线法稍慢

$x^*$  为单根时收敛阶数是 1.618

思考：你有思路证明其至少线性收敛吗？（证明 1.618 较难）



补充：Newton法简化、割线法推广

简化Newton法：线性收敛

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_0)} \quad \text{或} \quad x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{D}$$

抛物线法（Muller法）：收敛阶为1.839

$$x_{k+1} = x_k - \frac{2f(x_k)}{\omega_k + \text{sgn}(\omega_k) \sqrt{\omega_k^2 - 4f(x_k)f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}]}}$$

$$\omega_k = f[x_k, x_{k-1}] + (x_k - x_{k-1})f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}]$$

单选题 2分

上述牛顿切线法、割线法中的收敛性，一般是指

A 局部收敛性  
B 全局收敛性  
C 两者均对  
D 全局收敛性（切线法）；局部收敛性（割线法）  
E 我不知道，不能草率下结论

提交

解非线性方程组的牛顿法

解方程  $f(x)=0$   $f(x^{k+1}) = f(x^k) + f'(x^k)(x^{k+1} - x^k)$   
的牛顿切线法

$$x^{k+1} = x^k - \frac{f(x^k)}{f'(x^k)}$$

推广到解方程组

$$F(x) = 0, \quad x = [x_1, \dots, x_n]^T, \quad F(x) = [f_1(x), \dots, f_n(x)]^T$$

$$f_i(x^{k+1}) = f_i(x^k) + \frac{\partial f_i(x^k)}{\partial x_1} (x_1^{k+1} - x_1^k) + \dots + \frac{\partial f_i(x^k)}{\partial x_n} (x_n^{k+1} - x_n^k), \quad i = 1, 2, \dots, n$$

解非线性方程组的牛顿法

$$F(x) = 0, \quad x = [x_1, \dots, x_n]^T, \quad F(x) = [f_1(x), \dots, f_n(x)]^T$$

$$F'(x) = \left[ \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \right]_{n \times n} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

解方程  $f(x)=0$   
 $f(x^{k+1}) = f(x^k) + f'(x^k)(x^{k+1} - x^k)$   
 $x^{k+1} = x^k - \frac{f(x^k)}{f'(x^k)}$

$$F(x^{k+1}) = F(x^k) + F'(x^k)(x^{k+1} - x^k)$$

$$x^{k+1} = x^k - [F'(x^k)]^{-1} F(x^k)$$

$$\square F'(x^k) \Delta x^k = -F(x^k) \quad x^{k+1} = x^k + \Delta x^k$$

拟牛顿法(Quasi-Newton)

解方程  $f(x)=0$   $f(x^{k+1}) = f(x^k) + a^k(x^{k+1} - x^k)$   
的牛顿割线法

$$x^{k+1} = x^k - \frac{f(x^k)}{a^k} \quad a^k = \frac{f(x^k) - f(x^{k-1})}{x^k - x^{k-1}}$$

解方程组的拟牛顿法——用  $A^k$  代替  $F'(x^k)$

使  $A^k$  满足  $A^k(x^k - x^{k-1}) = F(x^k) - F(x^{k-1})$

矩阵  $A^k$  ( $n^2$  个未知数) 不能由这样的  $n$  个方程确定

用迭代方法  $A^k = A^{k-1} + \Delta A^{k-1}$  ( $\Delta A$  有不同的构造) 计算  $A^k$

再求  $x^{k+1} = x^k - (A^k)^{-1} F(x^k)$

MATLAB优化工具箱解非线性方程

**fzero: 单变量方程  $f(x)=0$  求根(变号点)**

最简形式  $x = \text{fzero}(@f, x0)$

必须输入: 'f' 为 f.m 函数名, 'x0' 是迭代初值(或有根区间)

输出: 'x' 是变号点的近似值(函数不连续时不一定是根)

一般形式  $[x, fv, ef, out] = \text{fzero}(@f, x0, opt, P1, P2, \dots)$

可选输入: "P1, P2, ..." 是传给 f.m 的参数(如果需要的话)

'opt' 是一个结构变量, 控制参数(如精度 TolX)

opt 可用 optimset 设定, 不指定或指定为 '[]' 时将采用缺省值  
如:  $\text{opt} = \text{optimset}('TolX', 1e-8)$

输出: 'fv' 是函数值; 'ef' 是程序停止运行的原因(1, 0, -1);  
'out' 是一个结构变量, 包含:  
iterations(迭代次数), funcCount(函数调用次数), algorithm(所用算法)

演示: examFzero.m

单选题 2分

若单变量方程 $f(x)=0$ 有解, 则用Matlab的fzero命令求解时:

A 一定求得方程的所有解  
B 一定求得方程的至少一个解  
C 求得的不一定是方程的解  
D 我不知道, 不能草率下结论

提交

MATLAB优化工具箱解非线性方程组

**fsolve: 多变量方程组 $F(x)=0$ 求解**

$x = \text{fsolve}(@F, x0)$  最简形式

$[x, fv, ef, out, jac] = \text{fsolve}(@F, x0, \text{opt}, P1, P2, \dots)$  一般形式

**输入** —— 与fzero类似, 但:

- 'x0'是迭代初值,
- 'opt'中控制参数更多(如MaxFunEvals, MaxIter等)

**输出** —— 与fzero类似, 但:

- 'out'中还输出'firstorderopt', 即结果(x点)处梯度向量的范数(实际上是1-范数, 即分量按绝对值取最大的值);
- 'jac'输出x点所对应的雅可比矩阵

**注: solve函数也可求解(符号工具箱)**

MATLAB优化工具箱解非线性方程

**牛顿法**

需自行编制程序, 如对切线法编写名为 newton.m 的 m 文件

**多项式求根**

当  $f(x)$  为多项式时可用

$r = \text{roots}(c)$  输入多项式的系数  $c$  (按降幂排列), 输出  $r$  为  $f(x) = 0$  的全部根;

$c = \text{poly}(r)$  输入  $f(x) = 0$  的全部根  $r$ , 输出  $c$  为多项式的系数 (按降幂排列);

$df = \text{polyder}(c)$  输入多项式的系数  $c$  (按降幂排列), 输出  $df$  为多项式的微分的系数。

求解 $f(x)=0$ 的newton.m文件

```
function [y,z]=newton(fv,df,x0,n,tol)
x(1)=x0; b=1; k=1;
while or(k==1,abs(b)>tol*abs(x(k)))
    x(k+1)=x(k)-feval(fv,x(k))/feval(df,x(k));
    b=x(k+1)-x(k);
    k=k+1;
    if(k>n)
        error('Error: Reached maximum iteration times');break;
    end
end
y=x(k-1);
if nargin>1
    z=k-1;
end
fv=fv(x)的函数句柄, df=df(x)的函数句柄
```

Newton.m

newton\_run.m

$[xx,k]=\text{newton}(\text{inline}('x^3-2*x-5'), \text{inline}('3*x^2-2'), 0.5, 100, 1e-6)$

例2 解  $x_1^2 + x_2^2 = 4, x_1^2 - x_2^2 = 1$

$$F(x) = \begin{bmatrix} x_1^2 + x_2^2 - 4 \\ x_1^2 - x_2^2 - 1 \end{bmatrix}, F'(x) = 2 \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \\ x_1 & -x_2 \end{bmatrix}$$

$$F'(x^k) \Delta x^k = -F(x^k), x^{k+1} = x^k + \Delta x^k, k = 0, 1, \dots$$

取  $x^0 = (1, 1)^T$

| k | $x^k$                |
|---|----------------------|
| 0 | (1.000000, 1.000000) |
| 1 | (1.750000, 1.250000) |
| 2 | (1.589286, 1.225000) |
| 3 | (1.581160, 1.224645) |
| 4 | (1.581139, 1.224745) |
| 5 | (1.581139, 1.224745) |

**演示 exam0602Newton.m; exam0602Fsolve.m; exam0602Solve.m**

精确解  $x = (\sqrt{5/2}, \sqrt{3/2})^T = (1.58113883, 1.22474487)^T$

实例1 路灯照明

$$C(x) = \frac{P_1 h_1}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^3}} + \frac{P_2 h_2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^3}} \quad P_1 = 2, P_2 = 3$$

$$h_1 = 5, h_2 = 6, s = 20$$

$$C'(x) = -3 \frac{P_1 h_1 x}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^5}} + 3 \frac{P_2 h_2 (s-x)}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^5}} = 0$$

$C(x)$  有3个驻点: (9,10)内的是最小点, 0或20附近的是最大点

实例1 路灯照明

function y=zhaoming(x)  
y=2\*5\*(5^2+x^2)^(5/2)-3\*6\*(20-x)/(6^2+(20-x)^2)^(5/2);  
x0=[0,10,20];  
for k=1:3  
x(k)=fzero(@zhaoming,x0(k));  
c(k)=2\*5/(5^2+x(k)^2)^(3/2)+3\*6/(6^2+(20-x(k))^2)^(3/2);  
end  
[x;c]

zhaoming\_Run.m  
zhaoming\_sym.m

|      |            |            |            |             |            |
|------|------------|------------|------------|-------------|------------|
| x    | 0          | 0.02848997 | 9.33829914 | 19.97669581 | 20         |
| C(x) | 0.08197716 | 0.08198104 | 0.01824393 | 0.08447655  | 0.08447468 |

x=9.3383是C(x)的最小值点, x=19.9767是C(x)的最大值点

实例1 路灯照明

问题:  $P_2=3$ 千瓦路灯的高度在3~9米变化, 如何使路面上最暗点的照度最大?

$$C(x, h_2) = \frac{P_1 h_1}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^3}} + \frac{P_2 h_2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^3}}$$

$$\frac{\partial C}{\partial h_2} = \frac{P_2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^3}} - 3 \frac{P_2 h_2^2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^5}} = 0 \Rightarrow h_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(s-x)$$

$$\frac{\partial C}{\partial x} = -3 \frac{P_1 h_1 x}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^5}} + 3 \frac{P_2 h_2 (s-x)}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^5}} = 0 \Rightarrow \frac{9\sqrt{3}P_1 h_1 x}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^5}} - \frac{4P_2}{(s-x)^3} = 0$$

用fzero命令解方程, 得到的结果是:  
x=9.5032,  $h_2=7.4224$ ,  $C(x, h_2)=0.018556$ (最暗点的最大照度)

实例1 路灯照明

问题: 讨论两只路灯的高度均可以在3~9米之间变化的情况

$$C(x, h_1, h_2) = \frac{P_1 h_1}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^3}} + \frac{P_2 h_2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^3}}$$

$$\frac{\partial C}{\partial h_1} = 0 \Rightarrow h_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}x$$

$$\frac{\partial C}{\partial h_2} = \frac{P_2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^3}} - 3 \frac{P_2 h_2^2}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^5}} = 0 \Rightarrow h_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(s-x)$$

$$\frac{\partial C}{\partial x} = -3 \frac{P_1 h_1 x}{\sqrt{(h_1^2 + x^2)^5}} + 3 \frac{P_2 h_2 (s-x)}{\sqrt{(h_2^2 + (s-x)^2)^5}} = 0 \Rightarrow \frac{P_1}{x^3} = \frac{P_2}{(s-x)^3}$$

$$x = \frac{\sqrt[3]{P_1 s}}{\sqrt[3]{P_1} + \sqrt[3]{P_2}}$$

实际数据计算, 得到x=9.3253, 最暗点的照度达到最大的路灯高度  $h_1=6.5940$ ,  $h_2=7.5482$

实例1 路灯照明

$h_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}x$   
 $h_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(s-x)$   
 $x = \frac{\sqrt[3]{P_1 s}}{\sqrt[3]{P_1} + \sqrt[3]{P_2}}$

讨论1: 若  $P_1=P_2$ , 则  $x=0.5s$  (中点), 与直觉符合  
讨论2:  $\tan \alpha_1 = \tan \alpha_2 = \sqrt{2}/2$   $\alpha_1 = \alpha_2 = 35^\circ 16'$   
(这个角度与路灯的功率和道路宽度均无关)

思考: 2只以上路灯的情形 (如篮球场四周安装照明灯)

实例2 均相共沸混合物的组分

$$x_i \left( \frac{b_i}{T+c_i} + \ln \left( \sum_{j=1}^n x_j q_{ij} \right) + \sum_{j=1}^n \left( \frac{x_j q_{ji}}{\sum_{k=1}^n x_k q_{jk}} \right) - 1 - a_i + \ln P \right) = 0$$

$$\sum_{i=1}^n x_i = 1 \Rightarrow x_n = 1 - \sum_{i=1}^{n-1} x_i \quad n \text{ 个变量: } T, x_i$$

给定n=3种物资: 丙酮、乙酸甲脂、甲醇(分别记为1、2、3)

$a_1=16.388, a_2=16.268, a_3=18.607; \quad P=760 \text{ (mmHg)}$   
 $b_1=2787.50, b_2=2665.54, b_3=3643.31; \quad Q=[1.0 \ 0.48 \ 0.768]$   
 $c_1=229.66, c_2=219.73, c_3=239.73; \quad \begin{matrix} 1.55 & 1.0 & 0.544 \\ 0.566 & 0.65 & 1.0 \end{matrix}$

实例2 均相共沸混合物的组分

```
function f=azeofun(XT,n,P,a,b,c,Q)
n=3;
x(n)=1;
P=760;
a=[16.388,16.268,18.607];
b=[2787.50,2665.54,3643.31];
c=[229.66,219.73,239.73];
Q=[1.0 0.48 0.768
    1.55 1.0 0.544
    0.566 0.65 1.0];
XT0=[0.333,0.333,0.333];
[XT,Y]=fsolve(@azeofun,XT0,[],n,P,a,b,c,Q)
end
for i=1:n
    d(i)=x(i)/d(i);
end
for i=1:n
    f(i)=x(i)*(b(i)/(T+c(i))+log(x*Q(i,1:n)))
    + dd*Q(1:n,i)-a(i)-1+p);
end
XT=[0.2740 0.4636 54.2560]
Y=1.0e-006 *
[0.4195 -0.3112 0.2083]
```



| 实例2 均相共沸混合物的组分     |        |        |        |         |
|--------------------|--------|--------|--------|---------|
| 初值                 | 解      |        |        |         |
| XT0                | $x_1$  | $x_2$  | $x_3$  | $T$     |
| [0.333, 0.333, 50] | 0.2740 | 0.4636 | 0.2624 | 54.2560 |
| [0, 0.5, 54]       | 0.0000 | 0.6766 | 0.3234 | 54.3579 |
| [0.5, 0, 54]       | 0.7475 | 0.0000 | 0.2525 | 54.5040 |
| [0.5, 0.5, 54]     | 0.5328 | 0.4672 | 0.0000 | 55.6764 |

### 非线性差分方程

#### 实例3 离散形式的阻滞增长模型(Logistic模型)

$x_k$  ~ 某种群第 $k$ 代的数量( $k=0,1,2,\dots$ )

|                |   |  |
|----------------|---|--|
| 指数<br>增长<br>模型 | 连续形式  | 离散形式   |
|                | $\dot{x}(t) = rx$                                       | $x_{k+1} - x_k = rx_k$                                 |
| 阻滞<br>增长<br>模型 | $\dot{x}(t) = rx \left(1 - \frac{x}{N}\right)$          | 线性方程   |
|                |   | $x_{k+1} - x_k = r \left(1 - \frac{x_k}{N}\right) x_k$ |
|                |   | 非线性方程  |
|                | $t \rightarrow \infty, x \rightarrow N$<br>(与 $r$ 大小无关) | 对于不同的 $r$ , 研究<br>$k \rightarrow \infty$ 时 $x_k$ 的趋势   |

#### 实例3 离散形式的阻滞增长模型(Logistic模型)

$x_k$  ~ 某种群第 $k$ 代的数量  $x_{k+1} - x_k = r \left(1 - \frac{x_k}{N}\right) x_k$

设 $N=1$ , 取 $r=0.3, 1.8, 2.5$ , 初值 $x_0=0.1$ ,

$r=0.3$

$x_k$ 单调地趋向 $N$

$r=1.8$

$x_k$ 振荡地趋向 $N$

$r=2.5$

$x_k$ 不收敛

### 分岔与混沌现象

离散形式的阻滞增长模型: 非线性差分方程

$$x_{k+1} = x_k + r \left(1 - \frac{x_k}{N}\right) x_k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

( $x_k$ 是第 $k$ 代的种群数量,  $r$ 是固有增长率,  $N$ 是种群最大容量)

**问题:** 种群数量总是趋于稳定吗?

取 $N=1$ ,  $r=0.3, 1.8, 2.2, 2.5, 2.55, 2.7$ , 初值 $x_0=0.1$ , 按照迭代方程用MATLAB计算 $x_k$ , 观察得到结果

### 分岔与混沌现象

分岔与混沌现象

#### 实例3 离散形式的阻滞增长模型 结果分析

$$x_{k+1} - x_k = r \left(1 - \frac{x_k}{N}\right) x_k \quad x_{k+1} = x_k + r \left(1 - \frac{x_k}{N}\right) x_k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

差分方程的平衡点  $x = x + r \left(1 - \frac{x}{N}\right) x$  的根:  $x=N, x=0$

若 $x_k \rightarrow x (k \rightarrow \infty)$ , 则平衡点 $x$ 稳定; 否则,  $x$ 不稳定.

- 平衡点  $x=0$  不稳定;
- 平衡点  $x=N$  的稳定性与  $r$  有关.

**研究非线性差分方程平衡点稳定的条件**

清华大学 大学数学实验

### 非线性差分方程平衡点稳定的条件

非线性差分方程(\*):  $y_{k+1} = f(y_k), k = 0, 1, 2, \dots$

平衡点~代数方程  $y=f(y)$  的根  $y^*$

$|f'(y^*)| < 1$   $y^*$  对非线性差分方程(\*)是稳定平衡点.

$|f'(y^*)| > 1$   $y^*$  对非线性差分方程(\*)是不稳定平衡点

清华大学 大学数学实验

### 实例3 离散形式的阻滞增长模型

$$x_{k+1} = x_k + r(1 - \frac{x_k}{N})x_k$$

变量和参数代换  $y_k = \frac{r}{(r+1)N}x_k, b=r+1, y_{k+1} = by_k(1-y_k)$

平衡点  $x=N, x=0$  平衡点  $y=1-1/b, y=0$

$f(y) = by(1-y) \quad f'(y) = b(1-2y)$

$f'(1-1/b) = 2-b \quad f'(0) = b > 1 \quad y=0$  不稳定

平衡点  $y^*=1-1/b$  稳定的条件:  $|f'(y^*)| < 1 \quad 1 < b < 3 (0 < r < 2)$

若  $b > 3$  (即  $r > 2$ ), 平衡点  $y^*$  不稳定

清华大学 大学数学实验

### 分岔与混沌现象

隔代收敛分析

$$y_{k+2} = f(y_{k+1}) = f(f(y_k)) = f^{(2)}(y_k), k = 0, 1, 2, \dots$$

$$y = f^{(2)}(y) = bby(1-y)[1-by(1-y)]$$

平衡点(除  $y^*=1-1/b$  外)  $y_{1,2}^* = \frac{b+1 \pm \sqrt{b^2-2b-3}}{2b}$

$$0 < y_1^* < y^* < y_2^* < 1, y_1^* = f(y_2^*), y_2^* = f(y_1^*)$$

平衡点  $y_{1,2}^*$  稳定的条件是  $|(f^{(2)}(y_{1,2}^*))'| < 1$

$$(f^{(2)}(y_{1,2}^*))' = f'(y_1^*)f'(y_2^*) = b^2(1-2y_1^*)(1-2y_2^*)$$

$$b < 1 + \sqrt{6} \approx 3.449 \quad r < 2.449$$

清华大学 大学数学实验

### 分岔与混沌现象

类似地可以得到: 迭代方程有4个稳定平衡点的条件

$$3.449 < b < 3.544 \quad 2.449 < r < 2.544$$

记有  $2^n$  个收敛子序列的  $b$  的上限为  $b_n$ , 上面的分析给出:

$$b_0=3, b_1=3.449, b_2=3.544$$

进一步研究表明: 当  $n \rightarrow \infty$  时  $b_n \rightarrow 3.57$ , 若  $b > 3.57$  (即  $r > 2.57$ ), 就不再存在任何  $2^n$  收敛子序列, 序列  $x_k$  的趋势似乎呈现一片混乱, 这就是所谓混沌现象 (Chaos)。

混沌现象实际上有其内在的规律性, 如  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{b_n - b_{n-1}}{b_{n+1} - b_n} = 4.6692 \dots$

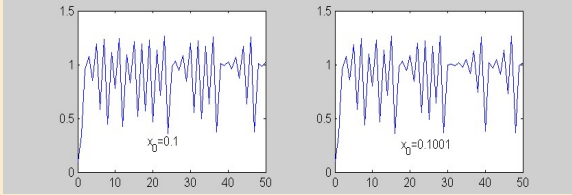
是普遍存在于不同混沌现象中的常数(费根鲍姆(Feigenbaum)常数)

清华大学 大学数学实验

### 分岔与混沌现象

混沌现象的一个典型特征是对初始条件的敏感性

- “差之毫厘, 失之千里”
- 著名的“蝴蝶效应”



非线性迭代过程 ---- 混沌现象 ---- 非线性科学

清华大学 大学数学实验

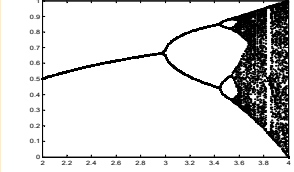
### 分岔与混沌现象

function chaos(iter\_fun,x0,r,n) % 该函数没有返回值; iter\_fun是迭代函数 (句柄); x0是迭代初值;

kr=0;  
for rr=r(1):r(3):r(2)  
% 输入中[r(1),r(2)]是参数变化的范围, r(3)是步长  
kr=kr+1;  
y(kr,1)=feval(iter\_fun,x0,rr);  
for i=2:n(2)  
% 输入中n(2)是迭代序列的长度, 但画图时前n(1)个迭代值被舍弃  
y(kr,i)=feval(iter\_fun,y(kr,i-1),rr);  
end  
end  
plot([r(1):r(3):r(2)],y(:,n(1)+1:n(2)),k');

本例迭代函数为:  
function y=iter01(x,r)  
y=r\*x\*(1-x);

输入如下命令:  
chaos(@iter01,0.5,[2,4,0.01],  
[100,200])





## 布置实验

- 目的**
- 1) 用MATLAB软件掌握求解非线性方程的迭代法和牛顿法，并对结果作初步分析；
  - 2) 通过实例练习用非线性方程求解的实际问题。

**内容** 参见网络学堂

