

回顾

第7章 数值积分

7.1 数值积分概述

7.2 牛顿-柯特斯求积公式

7.3 复化求积公式

7.4 龙贝格求积公式

7.5 高斯型求积公式

回顾

$$T_n = \frac{h}{2} \left[f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b) \right]$$

$$S_n = \frac{h}{6} \left[f(a) + 4 \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}}) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b) \right]$$

$$T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{h}{2} \sum_{i=0}^{n-1} f(x_{i+1/2})$$

$$\bar{T} = T_{2n} + \frac{1}{3} (T_{2n} - T_n) = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n$$

Romberg计算图

设 ε 为给定的误差限，当

$$|R_{2^{k+1}} - R_{2^k}| < \varepsilon$$

时，取 $R_{2^{k+1}}$ 为积分的近似值。这样的计算过程称为 Romberg 积分法。

k	区间等分 数 $n=2^k$	梯形序 列 T_2^*	辛普森 序列 S_2^{k-1}	柯特斯 序列 C_2^{k-2}	龙贝格序 列 R_2^{k-3}
0	1	T1			
1	2	T2	S1		
2	4	T4	S2	C1	
3	8	T8	S4	C2	R1
4	16	T16	S8	C4	R2
5	32	T32	S16	C8	R4

高斯 (Gauss) 求积公式

回顾

定义7.3 若存在 $n+1$ 个节点 $x_i \in [a, b]$ 及求积系数 ω_i ，使得下面的求积公式具有 $2n+1$ 次代数精度，则称节点 x_i 为高斯点， ω_i 为高斯系数，求积公式为高斯(Gauss)求积公式。

$$\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n \omega_i f(x_i) \quad (*)$$

注：(1) Gauss求积公式仍然是插值型求积公式；

(2) Gauss系数可通过Gauss点和Lagrange基函数得到。

定理7.7 用 $n+1$ 个点 x_0, x_1, \dots, x_n 构造的插值型求积公式

$$\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n \omega_i f(x_i) \text{ 的代数精度不超过 } 2n+1。$$

即 Gauss公式是插值型求积公式中代数精度最高的。

例7.10: 试确定 x_0, x_1 以及系数 ω_0, ω_1 , 导出两点 Gauss 求积公式:

$$\int_{-1}^1 f(x) dx \approx \omega_0 f(x_0) + \omega_1 f(x_1)$$

注: 两个节点 ($n=1$), 代数精度为3

回顾

解: 将 $f(x) = 1, x, x^2, x^3$ 代入, 使其精确成立得

$$\begin{cases} \omega_0 + \omega_1 = \int_{-1}^1 1 dx = 2 \\ \omega_0 x_0 + \omega_1 x_1 = \int_{-1}^1 x dx = 0 \\ \omega_0 x_0^2 + \omega_1 x_1^2 = \int_{-1}^1 x^2 dx = 2/3 \\ \omega_0 x_0^3 + \omega_1 x_1^3 = \int_{-1}^1 x^3 dx = 0 \end{cases} \xrightarrow{\text{解得}} \begin{cases} \omega_0 = \omega_1 = 1 \\ x_0 = -x_1 = \frac{-1}{\sqrt{3}} \end{cases}$$

是非线性方程组, 不易求解

因此,

$$\int_{-1}^1 f(x) dx \approx \sum_{i=0}^n \omega_i f(x_i) = f\left(-1/\sqrt{3}\right) + f\left(1/\sqrt{3}\right)$$

回顾

同理： 区间 $[-1,1]$ 上几个简单的 Gauss 公式

$$n = 1: \quad P_n(x) = 2x, \quad x_0 = 0, \quad \omega_0 = 2$$

一点 Gauss 公式

$$\int_{-1}^1 f(x) \, dx \approx \sum_{i=0}^n \omega_i f(x_i) = 2f(0)$$

$$n = 2: \quad P_n(x) = 12x^2 - 4, \quad x_0 = -1/\sqrt{3}, x_1 = 1/\sqrt{3}, \quad \omega_0 = \omega_1 = 1$$

$$\int_{-1}^1 f(x) \, dx \approx \sum_{i=0}^n \omega_i f(x_i) = f(-1/\sqrt{3}) + f(1/\sqrt{3})$$

两点 Gauss 公式

$$n = 3: \quad P_n(x) = 120x^3 - 72x, \quad x_0 = -\sqrt{3/5}, x_1 = 0, x_2 = \sqrt{3/5}$$

$$\int_{-1}^1 f(x) \, dx \approx \frac{5}{9} f(-\sqrt{15}/5) + \frac{8}{9} f(0) + \frac{5}{9} f(\sqrt{15}/5)$$

三点 Gauss 公式

□ 例7.11：用Gauss求积公式计算

回顾

$$I = \int_0^1 \frac{\sin(x)}{x} dx$$

解：令 $x = (t + 1)/2$ ，则 $t \in [-1, 1]$

$$\int_0^1 \frac{\sin(x)}{x} dx = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 \frac{\sin((t+1)/2)}{(t+1)/2} dt = \int_{-1}^1 \frac{\sin((t+1)/2)}{t+1} dt$$

两点Gauss公式：

$$I \approx \frac{\sin\left(\left(\frac{-1}{\sqrt{3}} + 1\right)/2\right)}{\frac{-1}{\sqrt{3}} + 1} + \frac{\sin\left(\left(\frac{1}{\sqrt{3}} + 1\right)/2\right)}{\frac{1}{\sqrt{3}} + 1} = 0.9460411$$

三点Gauss公式：

$$I \approx \frac{1}{2} \left[\frac{5}{9} f\left(-\frac{1}{2} \frac{\sqrt{15}}{5} + \frac{1}{2}\right) + \frac{8}{9} f\left(\frac{1}{2}\right) + \frac{5}{9} f\left(\frac{1}{2} \frac{\sqrt{15}}{5} + \frac{1}{2}\right) \right] \\ = 0.9460831$$

精确值0.946083070...

第8章 数值优化

8.1 引言

8.2 单变量函数的极小值

8.2.1 最优化条件

8.2.2 分类搜索方法

8.2.3 利用导数求极小值

8.3 多元函数求极值的方法

8.3.1 基础知识回顾

8.3.2 内德-米德方法和鲍威尔方法

8.3.3 梯度和牛顿方法

8.1 引言

什么是最优化

无论做任何一件事，人们总希望以最少的代价取得最大的效益，也就是力求最好，这就是优化问题。

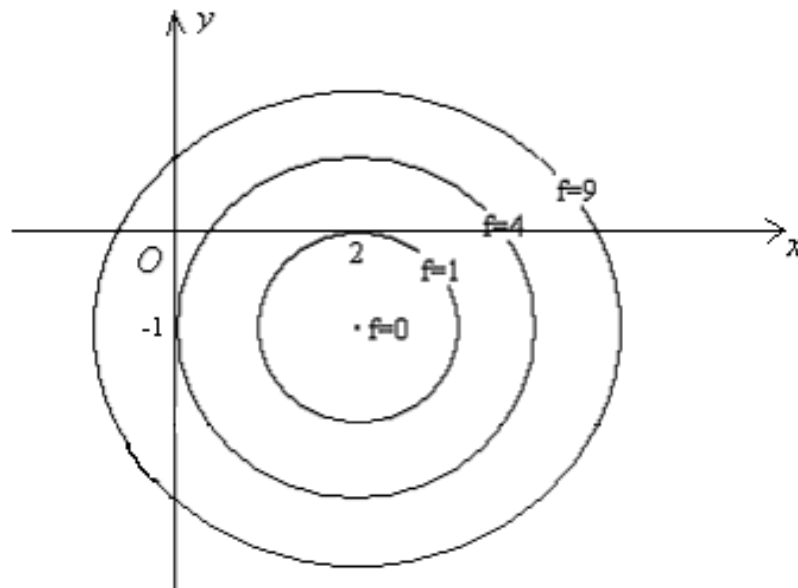
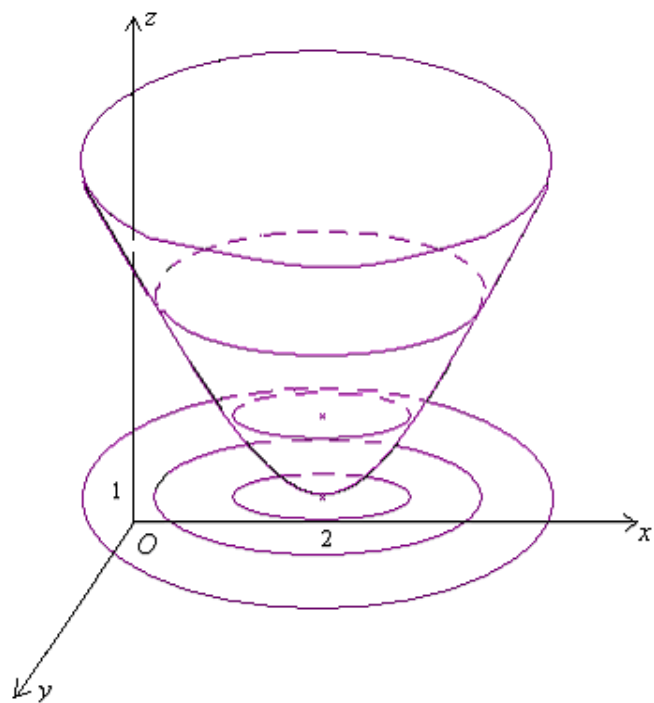
最优化是一门应用性相当广泛的学科，它讨论在一切可能的方案中选择一个最好的方案以达到最优目标的学科。例如，从甲地到乙地有公路、水路、铁路、航空四种走法，如果我们追求的目标是省钱，那么只要比较一下这四种走法的票价，从中选择最便宜的那一种走法就达到目标。这是最简单的最优化问题，实际优化问题一般都比较复杂。

应用范围：信息工程及设计、经济规划、生产管理、交通运输、国防工业以及科学研究等诸多领域。

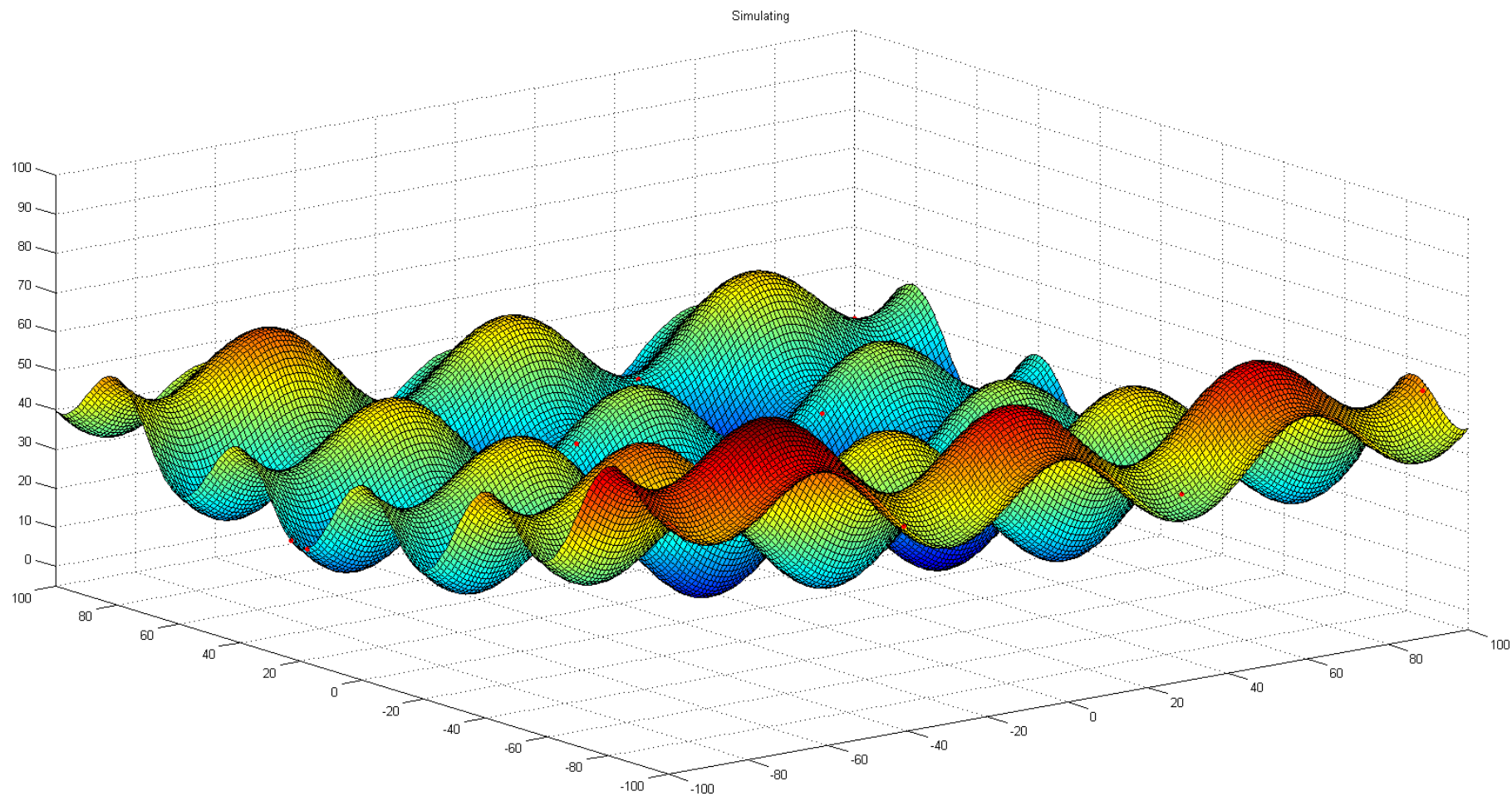
例8.1 二维问题图解法

二维极值问题有时可以用图解的方式进行求解，有明显的几何解释。

例 求解 $\min f(x, y) = (x-2)^2 + (y+1)^2$

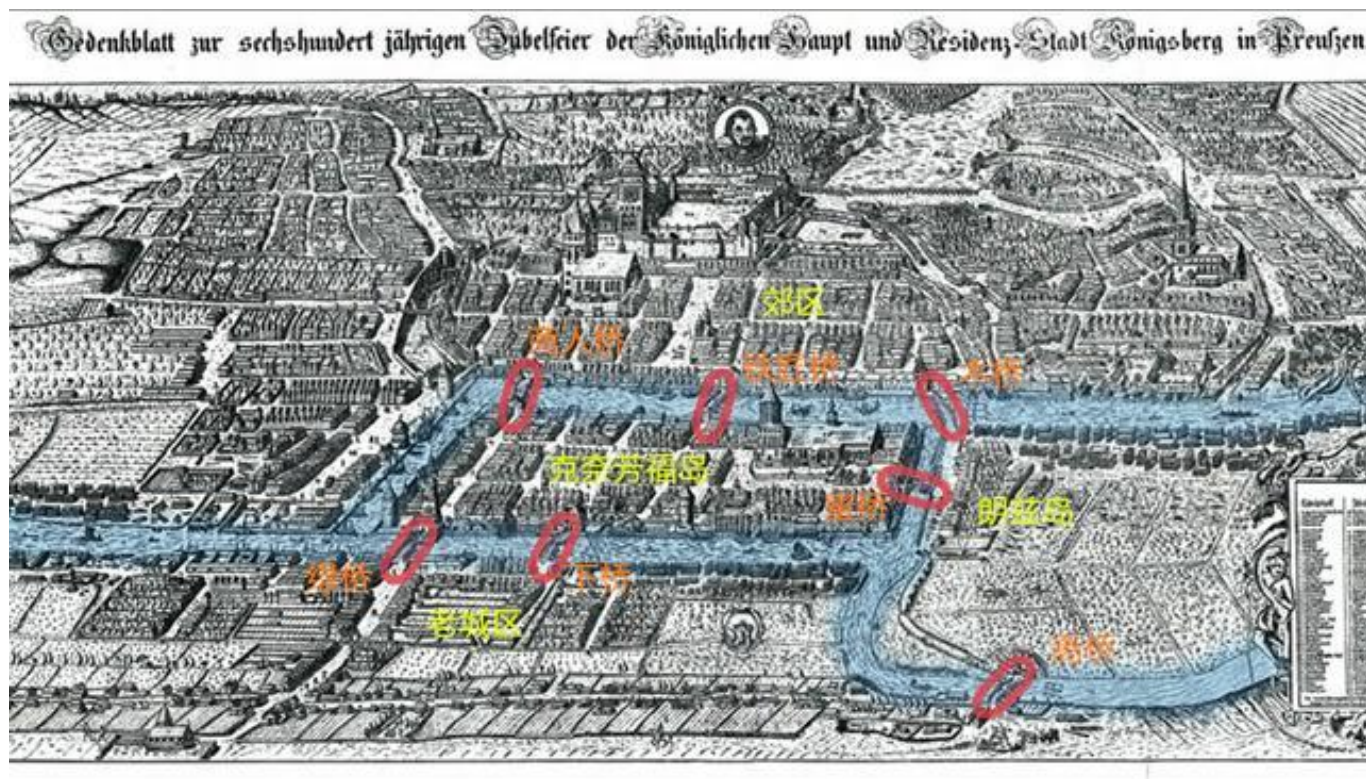


例8.2



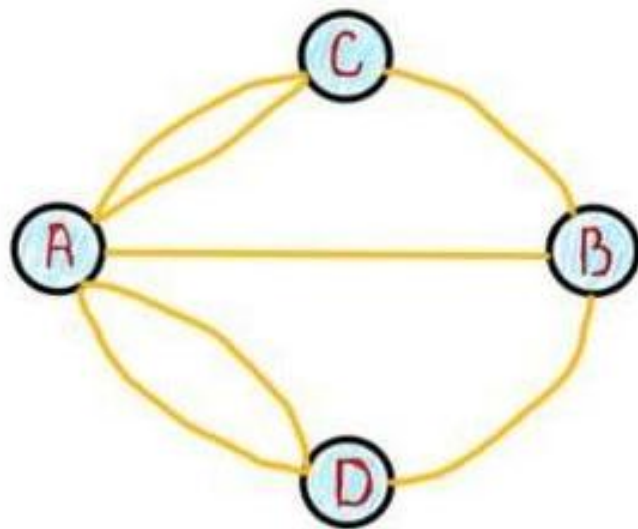
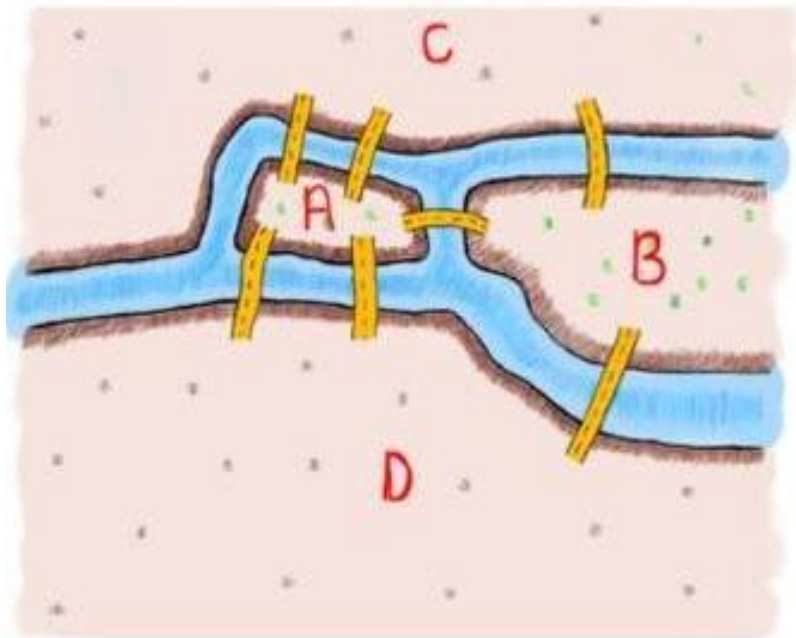
1736年29岁的欧拉向圣彼得堡科学院递交了《哥尼斯堡的七座桥》的论文，在解答问题的同时，开创了数学的一个新的分支-----图论与几何拓扑，也由此展开了数学史上的新进程。

当Euler在1736年访问Königsberg, Prussia(now Kaliningrad Russia)时，他发现当地的市民正从事一项非常有趣的消遣活动。Königsberg城中有一条名叫Pregel的河流横经其中，这项有趣的消遣活动是在星期六作一次走过所有七座桥的散步，每座桥只能经过一次而且起点与终点必须是同一地点。



哥尼斯堡当时地图

作一次走过所有七座桥的散步，每座桥只能经过一次而且起点与终点必须是同一地点。



哥尼斯堡七桥问题

欧拉通过对七桥问题的研究，不仅圆满地回答了哥尼斯堡居民提出的问题，而且得到并证明了更为广泛的有关一笔画的三条结论，人们通常称之为 [欧拉定理](#)。对于一个[连通图](#)，通常把从某结点出发一笔画成所经过的路线叫做欧拉路。人们又通常把一笔画成回到出发点的欧拉路叫做[欧拉回路](#)。具有欧拉回路的图叫做[欧拉图](#)

8.2 单变量函数的极小值

- 定义8.1 如果存在包含 p 的开区间 I , 使得对所有 $x \in I$, 有 $f(p) \leq f(x)$, 则称函数 f 在 $x=p$ 处有局部极小值。类似地, 如果对所有 $x \in I$, 有 $f(p) \geq f(x)$, 则称函数 f 在 $x=p$ 处有局部极大值。如果 f 在点 $x=p$ 处有局部极大值或极小值, 则称 f 在点 $x=p$ 处有局部极值。
- 定义8.2 设 $f(x)$ 定义在区间 I 上。
 - 若对所有 $x_1 < x_2$, 当 $x_1, x_2 \in I$ 时有 $f(x_1) < f(x_2)$, 则称 f 在区间 I 上递增。
 - 若对所有 $x_1 < x_2$, 当 $x_1, x_2 \in I$ 时有 $f(x_1) > f(x_2)$, 则称 f 在区间 I 上递减。
- 定理8.1 设 $f(x)$ 在区间 $I=[a,b]$ 上连续, 并在 (a,b) 上可微。
 - 若对所有 $x \in (a,b)$ 有 $f'(x) > 0$, 则 $f(x)$ 在 I 上递增。
 - 若对所有 $x \in (a,b)$ 有 $f'(x) < 0$, 则 $f(x)$ 在 I 上递减。

8.2 单变量函数的极小值

8.2.1 最优性条件

定理8.2 设 $f(x)$ 定义在区间 $I=[a, b]$ 上, 并在内点 $p \in (a, b)$ 处有局部极值。若 $f(x)$ 在 $x=p$ 处可微, 则 $f'(p)=0$ 。

定理8.3 设 $f(x)$ 在 $I=[a, b]$ 上连续, 并设除 $x=p$ 处外, $f'(x)$ 对所有 $x \in (a, b)$ 都有定义。

- 若在 (a, p) 上 $f'(x) < 0$, 而在 (p, b) 上 $f'(x) > 0$, 则 $f(p)$ 是局部极小值。
- 若在 (a, p) 上 $f'(x) > 0$, 而在 (p, b) 上 $f'(x) < 0$, 则 $f(p)$ 是局部极大值。

定理8.4 设 f 在区间 $[a, b]$ 上连续, 并且 f' 和 f'' 在区间 (a, b) 上有定义。又设 $p \in (a, b)$ 是关键点, 即 $f'(p)=0$ 。

- 若 $f''(p) > 0$, 则 $f(p)$ 是 f 的一个局部极小值。
- 若 $f''(p) < 0$, 则 $f(p)$ 是 f 的一个局部极大值。
- 若 $f''(p) = 0$, 则结果不确定。

8.2 单变量函数的极小值

例8.3 利用二阶导数测试，对函数 $f(x) = x^3 + x^2 - x + 1$ 在区间 $[-2, 2]$ 上的局部极值进行分类。

解：一阶导数为 $f'(x) = 3x^2 + 2x - 1 = (3x - 1)(x + 1)$ ，二阶导数为 $f''(x) = 6x + 2$ 。有两个点满足 $f'(x) = 0$ ，即 $x = 1/3, x = -1$ 。

情况(i)：在 $x = 1/3$ 处， $f'(1/3) = 0$ ，而 $f''(1/3) = 4 > 0$ ，因此在 $x = 1/3$ 处 $f(x)$ 有一个局部极小值。

情况(ii)：在 $x = -1$ 处， $f'(-1) = 0$ ，而 $f''(-1) = -4 < 0$ ，因此在 $x = -1$ 处 $f(x)$ 有一个局部极大值。 ■

上述求解极值的方法，称为解析法。

在经典极值问题中，解析法虽然具有概念简明，计算精确等优点，但因只能适用于简单或特殊问题的寻优，对于复杂的工程实际问题由于目标函数不可导，或其导数的求解过程非常复杂，此时，解析法就会无能为力，所以极少使用。

8.2.2 分类搜索方法

- 另外一种求解极小值的方法，称为迭代法，它是一种数值方法。
- 其基本思想是：从某一选定的初始点出发，根据目标函数、约束函数在该点的某些信息，确定本次迭代的一个搜索方向和适当的步长，并通过迭代产生一个点序列 $\{X^{(k)}\}$ ，使之逐步接近最优值。

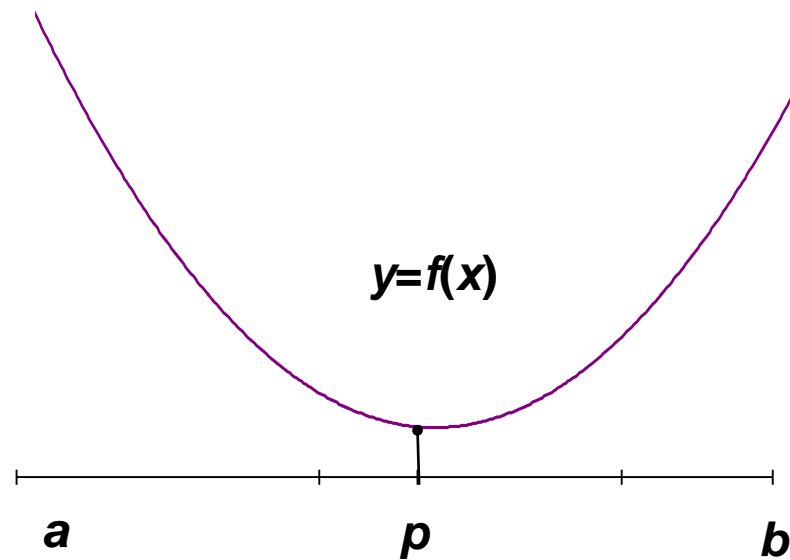
优点：它只用到目标函数，通过对函数多次求值来求函数 $f(x)$ 在给定区间上的一个局部极小值，可用于 $f(x)$ 不可微的情况。

要求：要尽量减少函数求值的次数，确定在哪里求 $f(x)$ 值的好策略非常重要。如黄金分割搜索法、Fibonacci搜索法等

使用这些方法来求 $f(x)$ 的极小值必须满足特定的条件，以保证在给定的区间内有合适的极小值

搜索法必须满足的条件

- 这个特定条件就是函数 $f(x)$ 在给定区间中是**单峰**的
- **定义8.3** 如果存在唯一的 $p \in I$, 使得
 - (1) $f(x)$ 在 $[a, p]$ 上递减,
 - (2) $f(x)$ 在 $[p, b]$ 上递增,则函数 $f(x)$ 在 $I=[a, b]$ 上是**(下) 单峰**的。

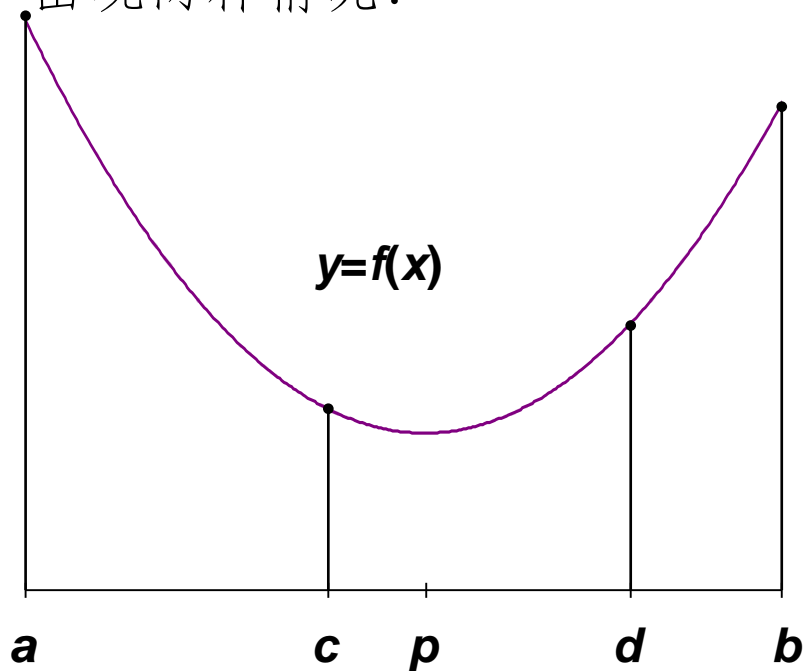


(1) 黄金分割搜索法 (0.618法)

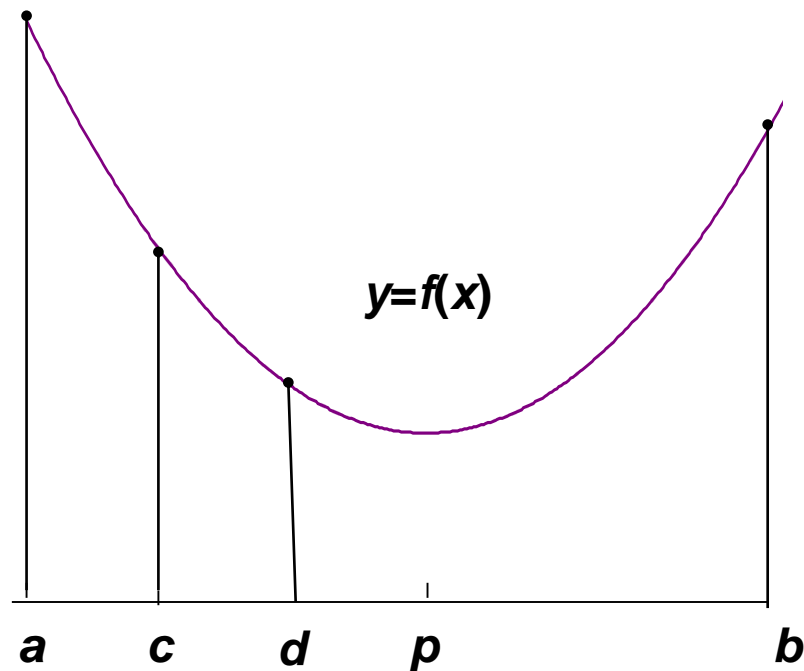
- 如果已知 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上是（下）单峰的，则该方法的目的是找到该区间的一个子区间，使得 $f(x)$ 在该子区间上取得极小值。
- 选择两个内点 $c < d$ ，这样就有 $a < c < d < b$ 。

$f(x)$ 的单峰特性保证了函数值 $f(c)$ 和 $f(d)$ 小于 $\max\{f(a), f(b)\}$

- 出现两种情况：



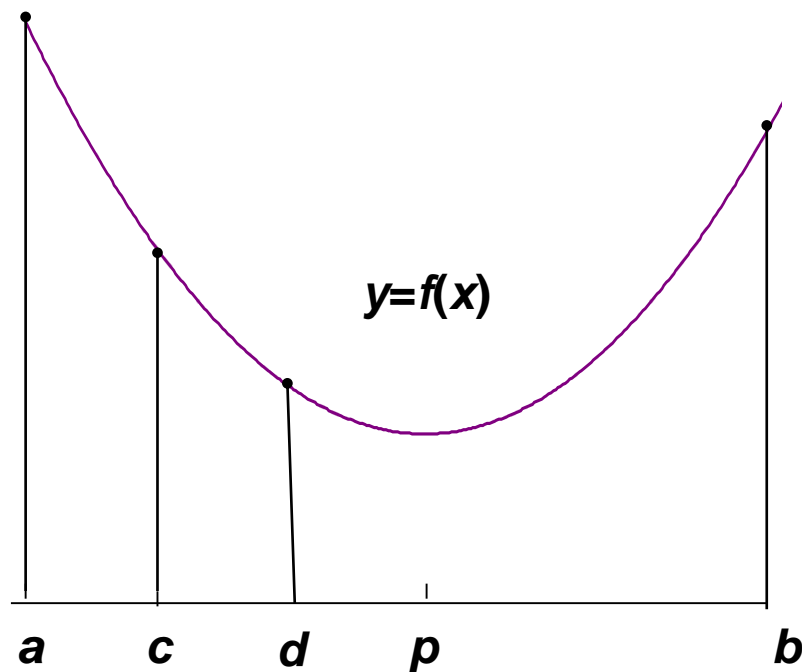
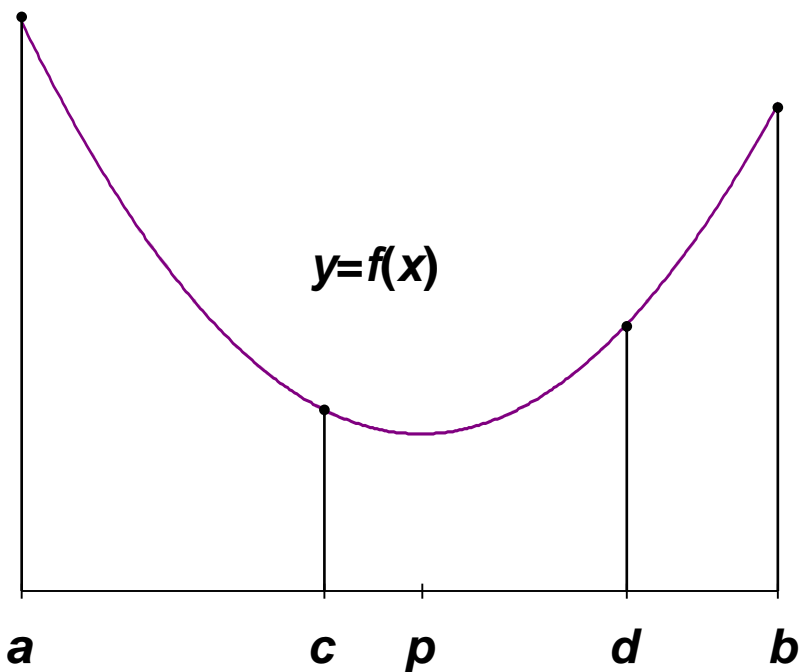
$$f(c) \leq f(d)$$



$$f(c) > f(d)$$

(1) 黄金分割法原理

设函数 $f(x)$ 在闭区间 $[a, b]$ 上是（下）单峰函数，即在 (a, b) 内 $f(x)$ 有唯一的极小点 p ，在 p 的左边 $f(x)$ 严格单调下降，在 p 的右边 $f(x)$ 严格单调上升。那么对于 (a, b) 内任意两点 $c < d$ ，如果 $f(c) < f(d)$ ，则 $p \in [a, d]$ ；否则 $p \in [c, b]$



如果 $f(c) \leq f(d)$ ，则从右侧压缩，使用 $[a, d]$

如果 $f(c) > f(d)$ ，则从左侧压缩，使用 $[c, b]$

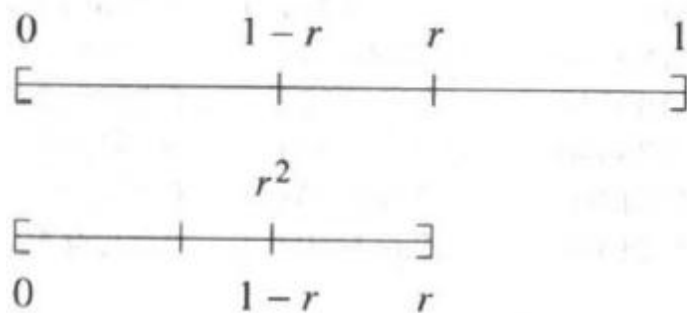
- 选择内点 c 和 d ，使得区间 $[a, c]$ 与 $[d, b]$ 对称，即 $b-d=c-a$ ，其中

$$c = a + (1-r)(b-a) = ra + (1-r)b$$

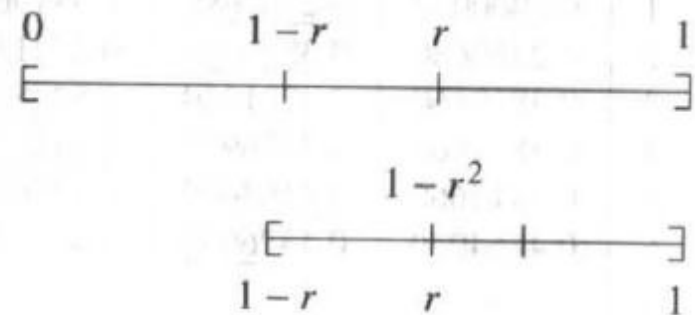
$$d = b - (1-r)(b-a) = (1-r)a + rb$$

并且 $1/2 < r < 1$ (保证 $c < d$)

- 希望 r 在每个子区间上保持为常数，且旧的内点中有一个成为新子区间的一个内点，而另一个则成为新子区间的一个端点(如下图8.3所示)



从右侧压缩，新
区间为 $[0, r]$



从左侧压缩，新区
间为 $[1-r, 1]$

图 8.3 黄金分割搜索方法中的区间

在每次迭代中只需要找一个新的点，则只需要一次新的函数求值计算

比例因子的选择

进一步地，如果 $f(c) \leq f(d)$ ，则从右侧压缩，这里只能进行一次新的函数求值，则必须要求

$$c = a + (1-r)(b-a) = ra + (1-r)b$$
$$d = b - (1-r)(b-a) = (1-r)a + rb$$

$$\frac{d-a}{b-a} = \frac{c-a}{d-a}$$

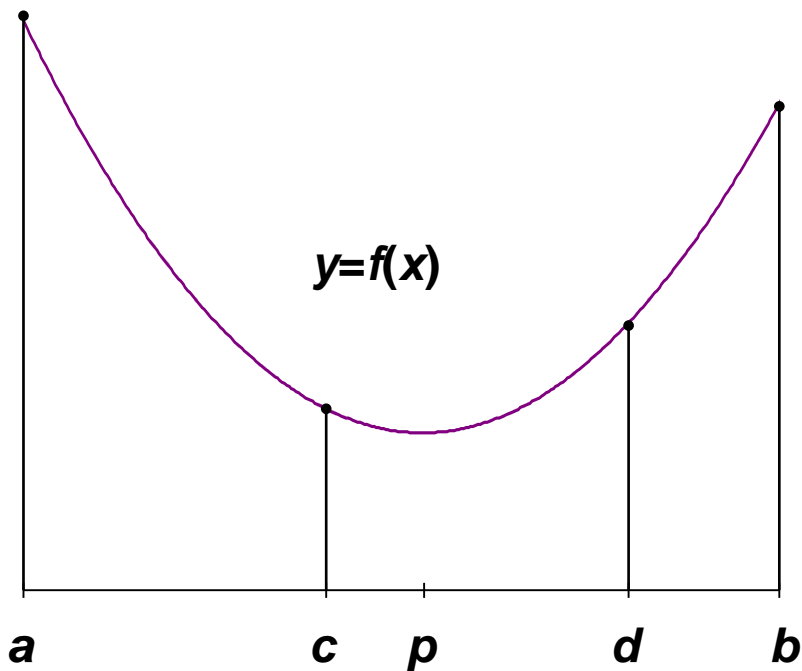
则有

$$\frac{r(b-a)}{b-a} = \frac{(1-r)(b-a)}{r(b-a)}$$

$$\frac{r}{1} = \frac{1-r}{r}$$

$$r^2 + r - 1 = 0$$

$$r = \frac{-1 \pm \sqrt{5}}{2}$$

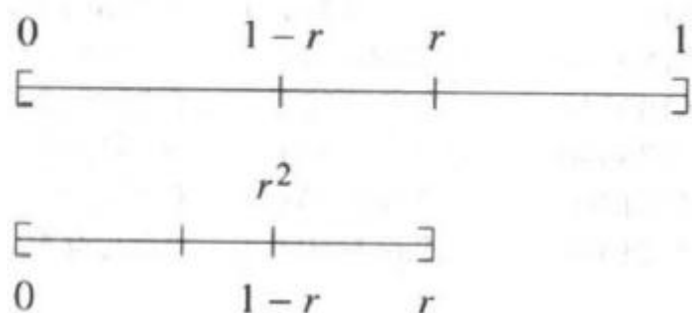


如果 $f(c) \leq f(d)$ ，则从右侧压缩，使用 $[a, d]$

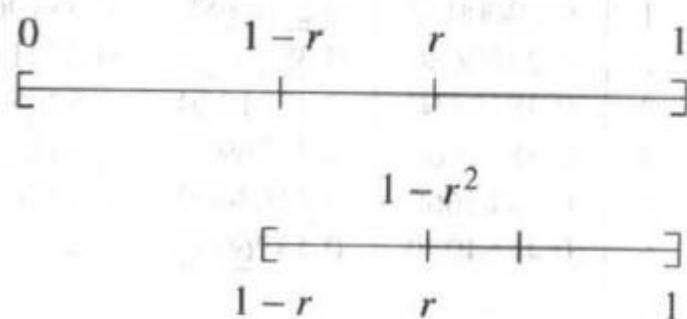
因为 $1/2 < r < 1$ （保证 $c < d$ ），故取 $r = \frac{\sqrt{5}-1}{2}$ 。

给定下单峰区间 $[a, b]$ 及误差 $\varepsilon > 0$; 黄金分割法(0.618法)的迭代步骤

- ① 取 $d = a + 0.618(b - a)$, $f_2 = f(d)$, 转向②.
- ② 取 $c = a + 0.382(b - a)$, $f_1 = f(c)$, 转向③.
- ③ 若 $|b - a| < \varepsilon$, 则取 $p = (a + b)/2$, 停. 否则转向④.
- ④ 若 $f_1 < f_2$, 则取 d 为 b , c 为 d , $f_2 = f_1$, 转向②;
若 $f_1 = f_2$, 则取 c 为 $a = c$, d 为 b , 转向①;
若 $f_1 > f_2$, 则取 $a = c$, $c = d$, $f_1 = f_2$, 转向⑤.
- ⑤ 取 $d = a + 0.618(b - a)$, $f_2 = f(d)$, 转向③.



从右侧压缩, 新区间为 $[0, r]$



从左侧压缩, 新区间为 $[1 - r, 1]$

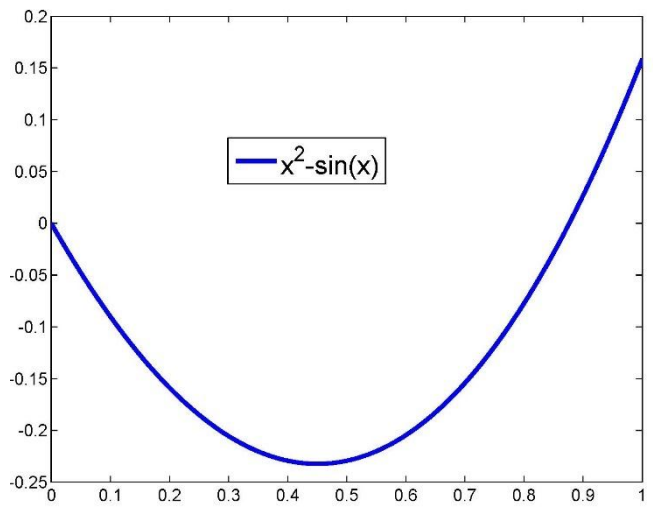
图 8.3 黄金分割搜索方法中的区间

给定下单峰区间 $[a, b]$ 及误差 $\varepsilon > 0$; 黄金分割法(0.618法)的迭代步骤

- 第一次迭代中进行了两次函数求值，而在后续的每次迭代中则只进行一次函数求值
- r 的值对每个子区间相同，当 $|b_k - a_k| < \varepsilon$ 或 $|f(b_k) - f(a_k)| < \varepsilon$ 时，迭代结束，取 $[a_k, b_k]$ 的中点为所求最小值点。其中 ε 是预定义的容差。

例8.4 比较求根方法和黄金分割搜索方法

求单峰函数 $f(x) = x^2 - \sin(x)$
在区间 $[0,1]$ 上的极小值。



解:通过解 $f'(x) = 0$ 求解。可以通过求根方法来确定导数 $f'(x) = 2x - \cos(x)$ 在何处为 0。
由于 $f'(0) = -1 < 0, f'(1) = 1.4596977 > 0$, 由中值定理可知 $f'(x)$ 的一个根落在区间 $[0,1]$ 内。表 8.1 给出初值为 $p_0 = 0$ 和 $p_1 = 1$ 的割线方法的结果。

表 8.1 求解 $f'(x) = 2x - \cos(x) = 0$ 的割线方法

k	p_k	$2p_k - \cos(p_k)$
0	0.0000000	-1.0000000
1	1.0000000	1.45969769
2	0.4065540	-0.10538092
3	0.4465123	-0.00893398
4	0.4502137	0.00007329
5	0.4501836	-0.00000005

割线方法得到的结果是 $f'(0.4501836) = 0$ 。2 阶导数为 $f''(x) = 2 + \sin(x)$, 计算得 $f''(0.4501836) = 2.435131 > 0$ 。因此, 由定理 8.4(二阶导数测试), 极小值为 $f(0.4501836) = -0.2324656$ 。

比较解析法和黄金分割搜索方法

通过黄金分割搜索方法求解。令 $a_0 = 0$ 而 $b_0 = 1$ 。根据公式(3)和公式(4)分别得到

$$c_0 = 0 + \left(1 - \frac{-1 + \sqrt{5}}{2}\right) (1 - 0) = \frac{3 - \sqrt{5}}{2} \approx 0.38919660$$

$$d_0 = 1 - \left(1 - \frac{-1 + \sqrt{5}}{2}\right) (1 - 0) = \frac{-1 + \sqrt{5}}{2} \approx 0.6180340$$

计算得 $f(c_0) = -0.22684748$ 和 $f(d_0) = -0.19746793$ 。由于 $f(c_0) < f(d_0)$, 新的子区间为 $[a_0, d_0] = [0.00000000, 0.6180340]$ 。令 $a_1 = a_0, b_1 = d_0, d_1 = c_0$, 并由公式(3)求得 c_1 :

$$\begin{aligned} c_1 &= a_1 + (1 - r)(b_1 - a_1) \\ &= 0 + \left(1 - \frac{-1 + \sqrt{5}}{2}\right) (0.6180340 - 0) \\ &\approx 0.2360680 \end{aligned}$$

计算并比较 $f(c_1)$ 和 $f(d_1)$, 以确定新的子空间, 并继续迭代过程。表 8.2 列出了部分计算结果。

表 8.2 求 $f(x) = x^2 - \sin(x)$ 的极小值的黄金分割搜索法

k	a_k	c_k	d_k	b_k	$f(c_k)$	$f(d_k)$
0	0.0000000	0.3819660	<u>0.6180340</u>	1	-0.22684748	-0.19746793
1	0.0000000	<u>0.2360680</u>	0.3819660	0.6180340	-0.17815339	-0.22684748
2	0.2360680	<u>0.3819660</u>	0.4721360	0.6180340	-0.22684748	-0.23187724
3	0.3819660	0.4721360	<u>0.5278640</u>	0.6180340	-0.23187724	-0.22504882
4	0.3819660	0.4376941	<u>0.4721360</u>	0.5278640	-0.23227594	-0.23187724
5	0.3819660	<u>0.4164079</u>	0.4376941	0.4721360	-0.23108238	-0.23227594
6	0.4164079	<u>0.4376941</u>	0.4508497	0.4721360	-0.23227594	-0.23246503
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
21	0.4501574	<u>0.4501730</u>	0.4501827	0.4501983	-0.23246558	-0.23246558
22	0.4501730	<u>0.4501827</u>	0.4501886	0.4501983	-0.23246558	-0.23246558
23	0.4501827	<u>0.4501886</u>	0.4501923	0.4501983	-0.23246558	-0.23246558

在第 23 次迭代时, 区间收缩为 $[a_{23}, b_{23}] = [0.4501827, 0.4501983]$ 。该区间的宽度为 0.0000156。而在该区间的两个端点处求得的函数值在小数点后有 8 位相同, 即 $f(a_{23}) \approx -0.23246558 \approx f(b_{23})$, 因此算法结束。搜索法的一个问题是, 函数在极小值附近可能比较平缓, 从而限制了精度。割线方法能够求得更精确的解 $p_5 = 0.4501836$ 。

尽管本例中黄金分割搜索法的速度较慢, 但它的优点是可用于 $f(x)$ 不可微的情况。 ■