

最 优 化 方 法

邹 海

中国最优设计管理研究会

一九八五年二月

目 录

第一节 方法.....	1
一、极值有理法.....	1
二、二维极值有理法.....	9
三、N维极值有理法.....	2 1
四、极值有理逼近法.....	3 1
五、N维极值有理逼近法.....	3 7
六、离散点有理极值法.....	4 2
七、N维离散点有理极值法.....	5 2
八、黄金分割法.....	5 7
九、N维黄金分割法.....	6 0
第二节 源程序.....	6 3
一、极值有理过程 LMAX	6 3
二、极值有理逼近法的过程 LIMA	6 5
三、离散点有理极值法的过程 LMA	6 7
四、黄金分割法的过程 MAX	7 0
第三节 应用.....	7 2
一、实验结果分析.....	7 2
二、在天线设计应用优选法提高计算精度.....	7 4

最优化方法

第一节 方法

一、极值有理法

设函数 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 内单峰 \ominus (或下凹), $f(x)$ 由实验或计算给出实验点 X_i 的函数值 f_i , 已知初始实验点 X_0, X_1 和 X_2 。则函数 $f(x)$ 的极值点 X 的计算公式为

$$X = b_0 - y_0 / (b_1 - y_1 / (b_2 - \dots - y_{i-1} / b_i) \dots), \quad (1)$$

式中

$$b_0 = X_0;$$

$$b_1 = -(X_1 Q_{1-2} - P_{1-2}) (y_1 - y_{1-1}) / (X_1 Q_{1-1} - P_{1-1})$$

而

$$P_1 = b_1 P_{1-1} + (y_1 - y_{1-1}) P_{1-2};$$

$$Q_1 = b_1 Q_{1-1} + (y_1 - y_{1-1}) Q_{1-2};$$

$$P_{-1} = 1; \quad P_0 = b_0;$$

$$Q_{-1} = 0; \quad Q_0 = 1;$$

$$y = \Delta f / \Delta X;$$

$$y_1 = (f(X_1 + \Delta X) - f(X_1)) / \Delta X;$$

ΔX 为一个很小的增量, 一般取 $\Delta X = (b - a) / 100$ 而

$$X_1 = b_0 - y_0 / (b_1 - y_1 / (b_2 - \dots - y_{i-1} / b_i) \dots).$$

证明: 因为函数 $f(x)$ 的极值点 X 为其导数方程

$$df(x)/dx = 0 \quad (2)$$

的解。由于函数 $f(x)$ 的表达式是未知的, 所以用差分方程

\ominus 单峰是指其差分 $\Delta f / \Delta X$, 在 $[a, b]$ 内由正变负并单调下降。

$$\Delta f(x) / \Delta x = y'(x) = 0 \quad (3)$$

近似地表示函数 $f(x)$ 的导数方程。

为了解方程(3)，设函数

$$\Phi(y) = b_0 + (y - y_0) / (b_1 + (y - y_1) / (b_2 + \dots \\ \dots (y - y_{n-1}) / b_n) \dots),$$

且在点 y_i 取值， $\Phi(y_i) = x_i$ 。

根据 $\Phi(y)$ 的渐近递推关系式，

$$\Phi(y) = (b_i P_{i-1} + (y - y_{i-1}) P_{i-2}) / (b_i Q_{i-1} \\ + (y - y_{i-1}) Q_{i-2})$$

得出方程

$$(b_i P_{i-1} + (y_i - y_{i-1}) P_{i-2}) / (b_i Q_{i-1} \\ + (y_i - y_{i-1}) Q_{i-2}) = x_i,$$

从此方程中解出未知系数，有

$$b_0 = x_0,$$

$$b_i = -(x_i Q_{i-2} - P_{i-2})(y_i - y_{i-1}) / (x_i Q_{i-1} \\ - P_{i-1})$$

因为方程(3)的解 x ，使 $y'(x) = 0$ ，故令 y 为 0 代入 $\Phi(y)$ 中，得出公式

$$x = b_0 - y_0 / (b_1 - y_1 / (b_2 - \dots - y_{i-1} / b_i) \dots),$$

故公式(1)成立。

因为方程(3)的解是方程(2)的近似解 \bar{x}' ，须加 $\Delta x / 2$ 修正。所以函数 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 的极值点 x 为

$$x = \bar{x}' + \Delta \bar{x} / 2.$$

若 $f(x') < f(x)$ 时, 则 x 为极大值点, 否则 x 为函数 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 内的极小值点。

在工业生产中, 应用公式(1)可以进行优选, 函数 $f(x)$ 表示进行优选的对象, x 表示进行优选的单因素。

在开始做实验时, 可以根据过去实验的经验, 先给出二个初始实验点 x_0, x_1 或给出三个初始实验点 x_0, x_1 和 x_2 。初始点的选取只要求在优选范围 $[a, b]$ 内就可以了。

然后, 在每个实验点附近做二次实验, 即在点 x_0 和 $(x_0 + \Delta x)$ 上作实验, 得出测试的 $f(x_0)$ 和 $f(x_0 + \Delta x)$, 算出 $y_0 = (f(x_0 + \Delta x) - f(x_0)) / \Delta x$ 。同样在点 x_1 和 $(x_1 + \Delta x)$ 作二次实验求出 y_1 。同样再求出 y_2 。

把点 (y_0, x_0) , (y_1, x_1) 和 (y_2, x_2) 代入公式(1), 得出新的实验点 x_3 , 再在 x_3 和 $(x_3 + \Delta x)$ 作二次实验, 求出 y_3 。若 $|y_3| < \varepsilon$, ε 为实验精度, 则 $(x_3 + \Delta x / 2)$ 为所求的优选值, 否则再把 (y_3, x_3) 代入公式(1), 继续计算, 得出新的实验点 x_4 , 一直实验直到 $|y_i| \leq \varepsilon$ 为止。

一般情况, 优选 4、5 次, 作 8 次或 10 次实验, 就能满足精度 10^{-3} 。

特殊情况, 作出 x_7 时, 若 $|y_7| > \varepsilon$, 则 $x^* 7$ 为所求的极值点。否则继续实验。

例一、设进行优选的对象 $f(x)$ 为 $f(x) = \sin(0.5 + x)$, 对单因素 x 进行优选, 求 $\max f(x)$ 。

解：首先对 X 方向，以一定的步长 h 进行分箱，在 X_{i-2}, X_{i-1}, X_i 点上作实验，测出 f_{i-2}, f_{i-1}, f_i ，若 (f_{i-2}) 与 (f_{i-1}) 异号时，表示在 (X_{i-2}, X_i) 内有极值，故设 $a = X_{i-2}, b = X_i$ 。

若 (f_{i-1}) 与 (f_i) 同号时，继续分箱。

其次，应用极值有理法，对 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 内进行优选。

当初始点 X_0, X_1 和 X_2 分别为 $0.5, 1$ 和 1.5 时，其计算结果如下：

n	X_n	$\Delta f / \Delta X_n$	由公式(1) X_n	b_n
0	0.5	0.539039290	0.5	0.5
1	1.0	0.89240810-1	1.07369208	-0.939596873
2	1.5	-0.417510157	1.07222344	28.7125129
3	1.07222344	-0.29271110-2	1.07075440	-0.021678168
4	1.06925440	0.41921610-4	1.07079632	-28.4879192

在例一中，优选5次，对 $f(x)$ 进行10次实验，求出精度为 10^{-9} 的极大值点 $X = 1.07079632$ 。在同样的精度要求下，应用黄金分割法须做40次实验，得出极大值点 $X = 1.07079591$ 。

如果用黄金分割法也做10次实验时，得出 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 内的极大值点 $X = 1.05044886$ ，与精确的极大值点 $X = 1.07079632$ 比较，只有二位有效数字，精度为 10^{-2} 。

如果用黄金分割法做 2 1 次实验时，得出 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 内的极大值点 $x = 1.07092110$ ，准确小数点后 3 位。

如果继续做 3 1 次实验时，得出 $x = 1.07079653$ ，准确到小数点后第 6 位。

在极值有理法计算中， x_n 的数值已加入 $\Delta x / 2$ 。

例二、设对目标函数 $f(x) = -(x^2 - 3x^2 + 4x - 3)^2$ ，在区间 $[0, 3]$ 内进行优选。

解：首先选取初始实验点 x_0 ， x_1 和 x_2 ，分别为 2.30345774，2.80345774 和

3.30345774 时，经过 8 次优选，访问函数 $f(x)$ 16 次，求出最优值点 $x = 1.68232698933$ ，

其计算结果如下：

n	x_n	$\Delta f / \Delta x_n$	由公式(3) x_n	b_n
1	2.30345774	-30.8162213	2.30345774	2.30345774
2	2.80345774	-143.852221	2.16714621	-226.071998
3	3.30345774	-458.564344	2.07329232	1.56048280
4	2.07329282	-11.7269099	1.84595388	-701.034116
5	1.84595388	-2.36460397	1.71902311	0.159781594
6	1.71902711	-0.476540840	1.68376474	-128.516115
7	1.68376474	-0.27908910	1.68136019	0.074212401
8	1.68136019	-0.11219910	1.68135042	-99.3118490

在计算中, X 的增量 $\Delta X = 2 \times 0.976525 \times 10^{-3}$, 所以函数 $f(X)$ 在 $[0, 3]$ 内的极大值点为 $X = X_0 + \Delta X/2 = 1.68135042 + 0.976525 \times 10^{-3} = 1.68232698$

精确到小数点后第 7 位。

在 $[0, 3]$ 内, 对 $f(X) = -(X^3 - 3X^2 + 4X - 3)^2$, 用黄金分割法进行优选, 经过 40 次实验, 其计算结果如下:

n	X_n	f_n	a_n	b_n
0	1.19998060	-0.627298414	0.00000000	3.14159000
1	1.94160939	-0.602900848	0.00000000	3.14159000
2	2.399996120	-0.988305767	1.19998060	3.14159000
3	1.65833240	-0.00317479	1.19998060	2.399996120
4	1.48325759	-0.163121832	1.19998060	1.94160939
5	1.76653458	-0.47059210 ⁻¹	1.48325759	1.94160939
6	1.59145977	-0.40655810 ⁻¹	1.48325759	1.76653458
7	1.69966196	-0.17779110 ⁻²	1.59145977	1.76653458

n	X_n	f_n	a_n	b_n
8	1.72520503	-0.113649 ₁₀ ⁻¹	1.65833240	1.76653458
9	1.68387547	-0.137955 ₁₀ ⁻⁴	1.65833240	1.72520503
10	1.67411889	-0.381695 ₁₀ ⁻³	1.65833240	1.69966196
11	1.68990537	-0.334130 ₁₀ ⁻³	1.67411889	1.69966196
12	1.68014879	-0.271 ₁₀ ⁻⁴	1.67411889	1.68990537
13	1.68617869	-0.85745 ₁₀ ⁻⁴	1.68014879	1.68990537
14	1.68245201	-0.386349 ₁₀ ⁻⁷	1.68014879	1.68617869
15	1.68157225	-0.327486 ₁₀ ⁻⁵	1.68014879	1.68387547
16	1.68299572	-0.256553 ₁₀ ⁻⁵	1.68157225	1.68387547
17	1.68211597	-0.257660 ₁₀ ⁻⁶	1.68157225	1.68299572
18	1.68256969	-0.633078 ₁₀ ⁻⁶	1.68211597	1.68299572
19	1.68232365	-0.988592 ₁₀ ⁻¹⁰	1.68211597	1.68265969
20	1.68224432	-0.400211 ₁₀ ⁻⁷	1.68211597	1.68245201
21	1.68237268	-0.115701 ₁₀ ⁻¹⁰	1.68224432	1.68245201

212

n	x_n	f_n	a_n	b_n
22	1.68229335	-0.68163910 ⁻⁸	1.68224432	1.68237268
24	1.68231208	-0.14198610 ⁻⁸	1.68229335	1.68234238
25	1.68233080	-0.51849310 ⁻¹⁰	1.68231202	1.68234238
26	1.68233522	-0.31667710 ⁻⁹	1.68232365	1.68234238
30	1.68232743	-0.79819110 ⁻¹²	1.68232638	1.68232911
31	1.68232847	-0.25850110 ⁻¹¹	1.68232743	1.68232911
34	1.68232792	-0.82640710 ⁻¹³	1.68232767	1.68232807
36	1.68232786	-0.21932010 ⁻¹³	1.68232777	1.68232792
38	1.68232779	-0.58492710 ⁻¹⁵	1.68232777	1.68232782
40	1.68232780	-0.14870710 ⁻¹⁶	1.68232779	1.68232781

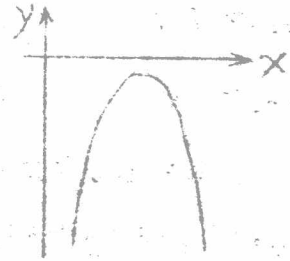
用黄金分割法作16次实验时，得最好点为 $x = 1.68299572$ ，精确度为 10^{-3} 。而用梯度有理法作16次实验时，得出 $x = 1.68222698$ ，精确度为 10^{-7} 。若用黄金分割法达到 10^{-8} 的精确度要作40次实验。

从函数 $f(x)$ 的图形不难看出, $f(x)$ 的值均取负值, 有一个最大值点, $x = 1.68232$ 。

在优选中, 当优选到第 11 次时, $x = 1.68$, 具有 3 位有效数字。继续优选, 当优选到第 24 次时, $x = 1.6823$, 具有 5 位有效数字。

实验次数增加 13 次, 精度提高两位。

继续用黄金分割法进行优选, 当优选到第 40 次时, $x = 1.6823278$, 准确到小数点后第 7 位。



上述的计算表明, 从 24 次到 40 次, 增加了 16 次实验, 精度提高两位。
 $f(x)$ 的图形

此例计算表明, 极值有理法比黄金分割法以较少的实验次数达到了高精度的要求, 适合于科研理论计算中使用和有数量概念的一切实验。

二、二维极值有理法

设函数 $f(x, y)$ 在区域 R_2 上单峰 (或下凹), 函数 $f(x, y)$ 的值由实验或计算给出, 已知初始实验点为 (x_0, y_0) , (x_1, y_1) 和 (x_2, y_2) 时, 则函数 $f(x, y)$ 在 R_2 上的极值点 (x, y) 的计算公式为

$$x = a_0 - h_0 / (a_1 - h_1 / a_2 - \dots - h_{n-1} / a_n) \dots, \quad (1)$$

式中

$$a_0 = x_0;$$

$$a_i = -(X_i Q_{i-2} - P_{i-2})(h_i - h_{i-1}) / (X_i Q_{i-1} - P_{i-1});$$

而

$$P_i = a_i P_{i-1} + (h - h_{i-1}) P_{i-2};$$

$$Q_i = a_i Q_{i-1} + (h - h_{i-1}) Q_{i-2};$$

$$P_{-1} = 1; \quad P_0 = a_0;$$

$$Q_{-1} = 0; \quad Q_0 = 1.$$

$$h = \Delta f / \Delta X; \quad h_i = \Delta f / \Delta X_i.$$

X_0, X_1 和 X_2 为初值, 当 y 为某固定值时, 则

$$X_i = a_0^{-h_0} / (a_1^{-h_1} / (a_2^{-h_2} \dots - h_{i-1} / a_i) \dots).$$

当 X 由公式(1)求出后, 把 X 固定在最优值, 再对 y 方向进行优选,

则 y 方向的最优值的计算公式为,

$$y = b_0^{-h_0} / (b_1^{-h_1} / (b_2^{-h_2} \dots - h_{n-1} / b_n) \dots), \quad (2)$$

式中

$$b_0 = y_0;$$

$$b_i = -(y_i Q_{i-2} - P_{i-2})(h_i - h_{i-1}) / (y_i Q_{i-1} - P_{i-1});$$

而

$$P_i = b_i P_{i-1} + (h - h_{i-1}) P_{i-2};$$

$$Q_i = b_i Q_{i-1} + (h - h_{i-1}) Q_{i-2};$$

$$\overline{P}_{-1} = 1; \quad \overline{P}_0 = b_0;$$

$$\overline{Q}_{-1} = 0; \quad \overline{Q}_0 = 1.$$

$$\overline{h} = \Delta f / \Delta y; \quad h_i = \Delta f / \Delta y_i.$$

y_0, y_1 和 y_2 为初始实验点, 而

$$y_i = b_0 - h_0 / (b_0 - h_1 / (b_2 - \dots - h_{i-1} / b_i) \dots).$$

证明: 因为已知 $f(x, y)$ 在 R_2 上单峰, 所以函数 $f(x, y)$ 在 R_2 上有极值点, 而极值点 (x, y) 为方程组

$$\partial f / \partial x = F_1(x, y) = 0, \quad (3)$$

$$\partial f / \partial y = F_2(x, y) = 0$$

的解。

若 y 固定时, 则 $f(x, y)$ 变成只含 x 的函数 $f(x, y_0)$, 于是 $f(x, y_0)$ 的极值点 x 为方程

$$\partial f / \partial x = F_1(x, y_0) = 0 \quad (4)$$

的解, $F_1(x, y_0)$ 为 x 方向的差分方程。

为了解方程(4), 设 $F_1(x, y_0)$ 的反函数为

$$\Phi(n) = a_0 + (h - h_0) / (a_1 + (h - h_1) / (a_2 + \dots + (h - h_{n-1}) / a_n) \dots)$$

并使 $\Phi(h_i) = x_i$, 再利用 $\Phi(h)$ 的渐近递推关系式, 可得方程

$$(a_i P_{i-1} + (h_i - h_{i-1}) P_{i-2}) / (a_i Q_{i-1} + (h_i - h_{i-1}) Q_{i-2}) = x_i$$

由此方程中, 解出未知系数 a_i , 有

$$a_0 = x_0,$$

$$a_i = -(X_i Q_{i-2} - P_{i-2})(h_i - h_{i-1}) / (X_i Q_{i-1} - P_{i-1}).$$

令 $h=0$ ，代入 $\varphi(h)$ 中，得出 X 的计算公式为

$$X = a_0 - h_0 / (a_1 - h_1 / (a_2 - \dots - h_{n-1} / a_n) \dots).$$

当 y 固定时，把点 (X_0, h_0) ， (X_1, h_1) 和 (X_2, h_2) 代入公式(1)，得出 X_3 ，若 $F_1(X_3, y_0) = 0$ ，则 X_3 为方程(4)的解，否则有 (X_3, h_3) 代入公式(1)，求出 X_4 ，一直求出满足 $F_1(X, y_0) = 0$ 的解 X 为止。故公式(1)成立。

同样，把由公式(1)求出的 X 固定，于是函数 $f(X, y)$ 变为只含有 y 的函数，再微分得方程。

$$\partial f / \partial y = F_2(X_0, y) = 0. \quad (5)$$

显然，方程(5)的解为当 X 固定时，函数 $f(X, y)$ 在 y 向方上的极值点，而 $F_2(X_0, y)$ 为 y 方向的差分方程。

为了解方程(5)，设 $F_2(X_0, y)$ 的反函数为

$$\Phi(h) = b_0 + (h - h_0) / (b_1 + (h - h_1) / (b_2 + \dots + (h - h_{n-1}) / b_n) \dots),$$

并使 $\Phi(h_i) = y_i$ ，又根据 $\Phi(h)$ 的渐近递推关系式，可得方程

$$(b_i P_{i-1} + (h_i - h_{i-1}) P_{i-2}) / (b_i Q_{i-1} + (h_i - h_{i-1}) Q_{i-2}) = y_i,$$

由此方程中，解出未知系数 b_i ，有

$$b_0 = y_0,$$

$$b_i = -(y_i \bar{Q}_{i-2} - \bar{P}_{i-2})(\bar{h}_i - \bar{h}_{i-1}) / (y_i \bar{Q}_{i-1} - \bar{P}_{i-1}).$$

再令 $h=0$ ，代入 $\Phi(h)$ 中，得出 y 的计算公式为

$$y = b_0 - h_0 / (b_1 - h_1 / (b_2 - \dots - h_{n-1} / b_n) \dots).$$

计算时，把 (\bar{h}_0, y_0) ， (h_1, y_1) 和 (h_2, y_2) 代入公式(2)，得出 y_3 ，若 $F_2(x_0, y_3) = 0$ ，则 y_3 为方程(5)的解，不然，把 (h_3, y_3) 代入公式(2)，求出 y_4 ，若 $F_2(x_0, y_4) = 0$ ，则 y_4 为解，否则继续求出 y_5 ，一直满足方程(5)为止。

因为在开始进行优选时， y 的极值点是未知的，所以先固定 $y = y_0$ ，对 x 进行优选，由公式(1)得出的 x 记为 x_0 ，再固定 $x = x_0$ ，对 y 进行优选，由公式(3)得出 y 记为 y_0 。

同样，再求出 x_1 和 y_1 ，若

$$|x_1 - x_0| < \epsilon \text{ 和 } |y_1 - y_0| < \epsilon$$

成立，或若

$$|F_1(x_1, y_1)| < \epsilon \text{ 和 } |F_2(x_1, y_1)| < \epsilon$$

成立，则 (x_1, y_1) 为 $f(x, y)$ 在 R_2 上的极值点，否则继续优选。

又因为 x 和 y 为

$$F_1(x, y) = 0;$$

$$F_2(x, y) = 0$$

的解，所以方程

$$\partial f / \partial x = 0,$$

$$\partial f / \partial y = 0$$

的解，应用 $\Delta x/2$ 和 $\Delta y/2$ 修正，即

$$x = x_1 + \Delta x / 2,$$

$$y = y_1 + \Delta y / 2,$$

式中， Δx 和 Δy 分别为 x 和 y 方向上的增量。

例一，应用二维极值有理法，对目标函数 $f(x, y) = \sin(0.25+x)\sin(0.5+y)$ ，在区域 $R_2(0 \leq x \leq \pi, 0 \leq y \leq \pi)$ 上进行优选。

解：显然， $f(x, y)$ 在 R_2 上是单峰的，故满足二维极值有理法的条件。

在用二维极值有理法进行优选时，在 x 方向经过 5 次优选，得出 $f(x, y_0)$ 在 x 方向上的优选值 $x = 1.32079632$ 。

然后，固定 x 值，再对 y 方向进行 5 次优选，得出 $f(x_0, y)$ 在 y 方向上的优选值 $y = 1.07079632$ ，共计算结果如下：

n	X_n	$\Delta F / \Delta X_n$	公式(1) X_n	a_n
0	1.07079365	0.946933406	1.07079365	1.07079365
1	1.57079365	-0.247874431	1.32031820	-0.989615675
2	2.07079365	-0.681993970	1.31167655	-7.15326598
3	1.31187655	-0.84313910 ⁻²	1.32039749	0.85721110 ⁻³
4	1.32039749	-0.89457210 ⁻⁴	1.32030004	8.70818909

因为在进行对 X 优选时, X 的初始实验点分别为 $X_0=1.07079365$, $X_1=1.57079365$, $X_2=2.07079365$, $\Delta X=0.00099256$, 所以 $X=1.32030004+0.00049628=1.32079632$.

固定 X 值, 再对 Y 进行优选, 取 Y 方向的三个初始实验点分别为 $Y_0=1.07079365$, $Y_1=1.57079365$ 和 $Y_2=2.07079365$ 时, 其计算结果如下:

n	Y_n	$\Delta F / \Delta Y_n$	公式(2) Y_n	b_n
0	1.07079365	-0.48560210 ⁻³	1.07079365	1.07079365
1	1.57079365	-0.479851625	1.07028714	-0.958732046
2	1.07079365	-0.841733226	1.07035794	-3.08025177
3	1.07035704	-0.49005810 ⁻⁴	1.07030804	-0.98406210 ⁻¹
4	1.07030004	0.37252910 ⁻³	1.07030004	-2.00420611
5	1.07030004	-0.13620410 ⁻⁸	1.07030004	0.27903810 ⁻⁸