

第六章 多元函数的极值问题

§ 4.1 普通极值问题

设 $f(x_1, \dots, x_n)$ 是集合 $S \subset \mathbf{R}^n$ 上的函数, 如果对 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$, 存在 P_0 在 \mathbf{R}^n 中的邻域 U , 使得 $\forall P = (x_1, \dots, x_n) \in S \cap U$, 恒有 $f(x_1, \dots, x_n) \leq f(x_1^0, \dots, x_n^0)$ ($f(x_1, \dots, x_n) \geq f(x_1^0, \dots, x_n^0)$), 则 $f(x_1^0, \dots, x_n^0)$ 称为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 S 上的局部极大值 (极小值), P_0 称为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的局部极大值 (极小值) 点. 如果 S 是开集, 则 P_0 称为普通极值点. 否则称为条件极值点.

定理 1: 如果 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的普通极值点, 且 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 P_0 存在偏导, 则 $\frac{\partial f(x_1^0, \dots, x_n^0)}{\partial x_i} = 0, i = 1, \dots, n.$

证明: P_0 是内点, 因而 x_1^0 是一元函数 $f(x_1, x_2^0, \dots, x_n^0)$ 的极值点. 因此 $\frac{\partial f(x_1^0, \dots, x_n^0)}{\partial x_1} = 0.$

定义: 设 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在区域 D 上处处有偏导. 如果在点 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 成立 $\frac{\partial f(x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)}{\partial x_i} = 0, i = 1, \dots, n,$ 则称 P_0 为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的判别点.

如果 P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的极值点, 则其是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的判别点. 但反之并不成立.

例: 令 $f(x, y) = x^2 - y^2$, 则 $\frac{\partial f(0,0)}{\partial x} = 0, \frac{\partial f(0,0)}{\partial y} = 0.$ 但 $(0,0)$ 并不是 $f(x, y)$ 的极值点.

与一元函数相同, 我们需要利用 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在判别点处的二阶 Taylor 展开来讨论所给判别点是否极值点以及是什么样的极值点. 为此我们需要下面引理.

引理: 设 n 阶对称矩阵 A 是正定 (负定) 的, 则存在 $\epsilon > 0$, 使得对任意 (x_1, \dots, x_n) , 恒

有

$$(x_1, \dots, x_n)A(x_1, \dots, x_n)^t \geq \mathbf{e}(x_1^2 + \dots + x_n^2) \left((x_1, \dots, x_n)A(x_1, \dots, x_n)^t \leq -\mathbf{e}(x_1^2 + \dots + x_n^2) \right).$$

证明: \mathbf{R}^n 中单位球面 $S_n = \{(x_1, \dots, x_n) \mid x_1^2 + \dots + x_n^2 = 1\}$ 是有界闭集, 因而是紧集.

S_n 上的函数 $(x_1, \dots, x_n)A(x_1, \dots, x_n)^t$ 连续且处处不为零, 因而在 S_n 上达到最小值, 设为 \mathbf{e} .

则对任意 $(x_1, \dots, x_n) \neq 0$, 恒有

$$\frac{(x_1, \dots, x_n)}{\sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}} A \frac{(x_1, \dots, x_n)^t}{\sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}} \geq \mathbf{e}.$$

引理得证.

定理 2: 设 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在区域 D 内的判别点. 如果 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 P_0 的 Hessi 矩阵 $H_f(P_0)$ 是正定的, 则 P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的严格极小点; 如果 $H_f(P_0)$ 是负定的, 则 P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的严格极大点; 如果 $H_f(P_0)$ 是不定的, 则 P_0 不是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的极值点.

证明: 设 $H_f(P_0) = \left(\frac{\partial^2 f(x_1^0, \dots, x_n^0)}{\partial x_i \partial x_j} \right)$ 正定, 取 $\mathbf{e} > 0$ 满足上面引理. 将 f 在 P_0 点作

二阶 Taylor 展开, 由 (x_1^0, \dots, x_n^0) 是判别点得

$$\begin{aligned} f(x_1, \dots, x_n) - f(x_1^0, \dots, x_n^0) &= \frac{1}{2} d^2 f(x_1^0, \dots, x_n^0) + o\left(\sum_{i=1}^n (x_i - x_i^0)^2\right) \\ &= \frac{1}{2} (x_1 - x_1^0, \dots, x_n - x_n^0) H_f(P_0) (x_1 - x_1^0, \dots, x_n - x_n^0)^t + o\left(\sum_{i=1}^n (x_i - x_i^0)^2\right) \\ &\geq \left(\frac{\mathbf{e}}{2} + o\right) \left(\sum_{i=1}^n (x_i - x_i^0)^2\right) \end{aligned}$$

由于 o 在 (x_1, \dots, x_n) 趋于 (x_1^0, \dots, x_n^0) 时是无穷小, 因此存在 (x_1^0, \dots, x_n^0) 的邻域 U , 使得

$(x_1, \dots, x_n) \in U$ 时 $\frac{\mathbf{e}}{2} + o > 0$, 得 $f(x_1, \dots, x_n) > f(x_1^0, \dots, x_n^0)$. P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的严格极小点.

如果 $H_f(P_0)$ 不定, 则存在 n 维向量 $\mathbf{a} \neq 0$ 和 $\mathbf{b} \neq 0$, 使得 $\mathbf{a}H_f(P_0)\mathbf{a}^t > 0$, 而

$\mathbf{b}H_f(P_0)\mathbf{b}^t < 0$. 令 $P_1 = P_0 + t\mathbf{a}$, $P_2 = P_0 + t\mathbf{b}$, 则 t 充分小时 P_1 和 P_2 都在 D 内, 且

$$\begin{aligned} f(P_1) - f(P_0) &= t^2 \mathbf{a} H_f(P_0) \mathbf{a}^t + o \cdot t^2 (\|\mathbf{a}\|^2) \\ &= t^2 (\mathbf{a} H_f(P_0) \mathbf{a}^t + o(\|\mathbf{a}\|^2)) \end{aligned}$$

t 充分小时, $\mathbf{a} H_f(P_0) \mathbf{a}^t + o(\|\mathbf{a}\|^2) > 0$, 因此 P_0 不是极大点. 同理

$$f(P_2) - f(P_0) = t^2 (\mathbf{b} H_f(P_0) \mathbf{b}^t + o(\|\mathbf{b}\|^2))$$

在 t 充分小时小于零, 因此 P_0 不是极小点. 得 P_0 不是极值点.

由定理 2, 仅当判别点 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 的 Hessi 矩阵 $H_f(P_0)$ 是半正定或半负定时, 我们不能判定 P_0 是否是 f 的极小或极大点, 这是必须 $\det H_f(P_0) = 0$.

利用定理 2, 我们需要判定 Hessi 矩阵 $H_f(P_0)$ 的正定或负定性. 对此我们需要下面《线性代数》中给出的定理.

定理 3: 对称矩阵 $A = (a_{ij})_{i,j=1}^n$ 是正定 (负定) 的充分必要条件是 A 的主子行列式

$$\det(a_{ij})_{i,j=1}^k > 0 \quad \left((-1)^k \det(a_{ij})_{i,j=1}^k > 0 \right)$$

对 $k = 1, \dots, n$ 成立.

例: 求 $f(x, y) = x^2 - xy + y^2 - 2x + y$ 的极值点.

解: $\frac{\partial f(x, y)}{\partial x} = 2x - y - 2$, $\frac{\partial f(x, y)}{\partial y} = 2y - x + 1$. 解得判别点为 $P_0 = (1, 0)$, 而

$$H_f(P_0) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f(P_0)}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f(P_0)}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f(P_0)}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 f(P_0)}{\partial y^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

一阶主子行列式 $(a_{11}) = 2 > 0$, 二阶主子行列式 $\begin{vmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{vmatrix} = 3 > 0$, 因此 $H_f(P_0)$ 正定,

$P_0 = (1, 0)$ 是 $f(x, y)$ 的极小点, $f(1, 0) = -1$ 是 $f(x, y)$ 的极小值.

§ 4.2 条件极值问题

设 $F_1(x_1, \dots, x_n), \dots, F_m(x_1, \dots, x_n)$ 是区域 $D \subset \mathbf{R}^n$ 上的函数. 定义 S 为

$$S = \{(x_1, \dots, x_n) | F_1(x_1, \dots, x_n) = \dots = F_m(x_1, \dots, x_n) = 0\}.$$

设 $f(x_1, \dots, x_n)$ 是 S 上的函数, $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 S 上的极值问题称为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 对约束条件 $F_1(x_1, \dots, x_n) = 0, \dots, F_m(x_1, \dots, x_n) = 0$ 的条件极值. 即 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0) \in S$ 称为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 对约束条件 $F_1(x_1, \dots, x_n) = 0, \dots, F_m(x_1, \dots, x_n) = 0$ 的条件极大 (极小) 值. 如果存在 P_0 在 \mathbf{R}^n 中的一个邻域 U , 使得 $\forall P = (x_1, \dots, x_n) \in S \cap U$, 恒有 $f(x_1, \dots, x_n) \leq f(x_1^0, \dots, x_n^0)$ ($f(x_1, \dots, x_n) \geq f(x_1^0, \dots, x_n^0)$).

例: 证明在所有周长相同的三角形中, 等边三角形面积最大.

证明: 设三角形三条边为 x, y, z . 周长固定时 x, y, z 并非自由变量, 受条件 $x + y + z = 2p$ 的约束, 其中 p 为常数. 由面积公式知, 三角形面积为

$$s = \sqrt{p(p-x)(p-y)(p-z)}.$$

因此我们需求 $f(x, y, z) = (p-x)(p-y)(p-z)$ 在条件 $x + y + z = 2p$ 下的最大值.

由 $x + y + z = 2p$ 解出 $z = 2p - x - y$. 这时 x, y 是自由变量, 在一个开集上变化. 代入 $f(x, y, z)$, 条件极值问题化为

$$h(x, y) = (p-x)(p-y)(x+y-p)$$

的普通极值问题.

解方程组

$$\begin{cases} h_x(x, y) = (p-y)(2p-2x-y) = 0 \\ h_y(x, y) = (p-x)(2p-x-2y) = 0, \end{cases}$$

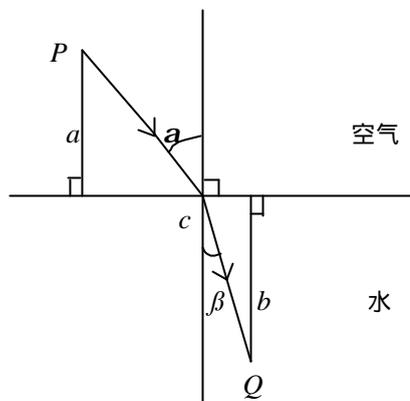
得在 $x > 0, y > 0$ 时只有一个解 $x = \frac{2}{3}p, y = \frac{2}{3}p$. 但由问题知, 最大值存在, 而判别点唯一. 因此判别点只能是最大点, 得 $x = \frac{2}{3}p, y = \frac{2}{3}p, z = \frac{2}{3}p$ 时三角形面积最大.

上例中我们是通过求解约束条件的方程, 得到自由变量, 代入求极值的函数, 将条件极值问题化为普通极值问题. 但有时直接解约束条件的方程是困难的, 但通过微分约束条件, 解出某些变量的微分用另一些变量的微分来表示, 再代入求极值函数的微分中, 从而求得其在约束条件下的判别点.

例：设光在空气和水中的速度分别为 v_1, v_2 ，设光由空气射入水中时入射角为 \mathbf{a} ，折射角为 \mathbf{b} ，假定光总在最短时间由一个点运动到另一点. 证明

$$\frac{\sin \mathbf{a}}{v_1} = \frac{\sin \mathbf{b}}{v_2}.$$

证明：如图. 设 P 为光源， Q 为光到达的点， a, b 为 P, Q 到水面的距离. 设 h 为 P, Q 到水面投影点之间的距离， c 是水面上任取的一个光的入射点. 问题是 c 在什么位置时，光由 P 到 Q 所需时间最短.



光在空气和水中总是以直线传播，因此 c 点确定后，入射角 \mathbf{a} 和折射角 \mathbf{b} 因而确定，这时所需时间为

$$t = \frac{a}{v_1 \cos \mathbf{a}} + \frac{b}{v_2 \cos \mathbf{b}},$$

需求 t 对 \mathbf{a}, \mathbf{b} 的极小值. 但 \mathbf{a}, \mathbf{b} 并非独立变量，受条件

$$a \tan \mathbf{a} + b \tan \mathbf{b} = h$$

的约束. 问题化为条件极值.

对 $a \tan \mathbf{a} + b \tan \mathbf{b} = h$ 微分，得 $a \frac{d\mathbf{a}}{\cos^2 \mathbf{a}} + b \frac{d\mathbf{b}}{\cos^2 \mathbf{b}} = 0$ ，因而

$$d\mathbf{b} = -\frac{b \cos^2 \mathbf{b}}{a \cos^2 \mathbf{a}} d\mathbf{a},$$

而

$$\begin{aligned} dt &= \frac{-a \sin \mathbf{a}}{v_1 \cos^2 \mathbf{a}} d\mathbf{a} + \frac{-a \sin \mathbf{b}}{v_2 \cos^2 \mathbf{b}} d\mathbf{b} \\ &= -\frac{a \sin \mathbf{a}}{v_1 \cos^2 \mathbf{a}} d\mathbf{a} + \frac{-a \sin \mathbf{b}}{v_2 \cos^2 \mathbf{b}} \left(-\frac{b \cos^2 \mathbf{b}}{a \cos^2 \mathbf{a}} \right) d\mathbf{a}. \end{aligned}$$

但判别点的一阶微分为零，解得 \mathbf{a}, \mathbf{b} 满足 $\frac{\sin \mathbf{a}}{v_1} = \frac{\sin \mathbf{b}}{v_2}$ 时 $dt = 0$. 这时判别点是唯一的，

而由问题知极小点存在，其必在判别点处达到.

上面两例都是先求得判别点唯一，再根据问题性质说明极大极小值的存在性而得到极

值问题的解. 这在实际中是常用的.

§ 4.3 Lagrange 乘子法

首先我们考虑函数 $f(x, y, z)$ 在条件 $\mathbf{j}(x, y, z) = 0$ 下的极值问题. 设 $f(x, y, z)$ 和 $\mathbf{j}(x, y, z)$ 都是 C^1 的函数. 令

$$\Sigma = \{(x, y, z) \mid \mathbf{j}(x, y, z) = 0\}.$$

设 $P_0 = (x_0, y_0, z_0) \in \Sigma$ 是 $f(x, y, z)$ 在 Σ 上的一个极值点. 任取 Σ 中过 P_0 的曲线 $\mathbf{g}(t) = (x(t), y(t), z(t))$, 设 $\mathbf{g}(0) = P_0$, 则 $t=0$ 是 $f(x(t), y(t), z(t))$ 的极值点. 因而由费马定理知

$$\begin{aligned} \left. \frac{df(x(t), y(t), z(t))}{dt} \right|_{t=0} &= \frac{\partial f(x_0, y_0, z_0)}{\partial x} x'(0) + \frac{\partial f(x_0, y_0, z_0)}{\partial y} y'(0) \\ &+ \frac{\partial f(x_0, y_0, z_0)}{\partial z} z'(0) = 0, \end{aligned}$$

即 $\text{grad}(f)(P_0)$ 与切向量 $(x'(0), y'(0), z'(0))$ 垂直. 从而 $\text{grad}(f)(P_0)$ 与 Σ 在 P_0 点的切面垂直. 假设 $\text{grad}(\mathbf{j})(P_0) \neq 0$, 由隐函数定理及 Σ 的切面公式知, $\text{grad}(\mathbf{j})(P_0)$ 是 Σ 在 P_0 点切面的法向量, 得存在 \mathbf{l} , 使得

$$\text{grad}(f)(P_0) = \mathbf{l} \text{grad}(\mathbf{j})(P_0).$$

反之如果上式成立, 则将 $f(x, y, z)$ 限制在 Σ 上每一条过 P_0 的曲线时, P_0 都是其判别点. 因此可以认为 P_0 也是 $f(x, y, z)$ 在 Σ 上的判别点. 为求 $f(x, y, z)$ 在 Σ 上的极值点, 我们需先求其判别点, 即我们需先解方程 $\text{grad}(f)(P_0) = \mathbf{l} \text{grad}(\mathbf{j})(P_0)$. 定义函数

$$F(x, y, z, \mathbf{l}) = f(x, y, z) + \mathbf{l} \mathbf{j}(x, y, z),$$

则求 $f(x, y, z)$ 在 Σ 上的判别点与求

$$dF(x, y, z, \mathbf{l}) = \frac{\partial F}{\partial x} dx + \frac{\partial F}{\partial y} dy + \frac{\partial F}{\partial z} dz + \frac{\partial F}{\partial \mathbf{l}} d\mathbf{l} = 0$$

的点是等价的, 而第二种形式的方程与求 $F(x, y, z, \mathbf{l})$ 的普通极值的判别点是一致的. 这样从形式上我们将条件极值的问题化为普通极值的问题.

上面的方法称为 Lagrange 乘子法, 其可以推广到更一般的形式. 为此我们先给出下面定义. 设 $\mathbf{j}_1(x_1, \dots, x_n), \dots, \mathbf{j}_m(x_1, \dots, x_n)$ 都是 C^1 的函数, 令

$$\Sigma = \{(x_1, \dots, x_n) \mid \mathbf{j}_1(x_1, \dots, x_n) = \dots = \mathbf{j}_m(x_1, \dots, x_n) = 0\}.$$

设在 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 处 $\text{rank} \left(\frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_m)}(P_0) \right) = m$, 不妨设 $\frac{\partial(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{\partial(x_1, \dots, x_m)}(P_0) \neq 0$.

由隐函数定理知, 存在 P_0 的邻域 U , 使在 U 上, $\Sigma \cap U$ 可表示为

$$(h_1(x_{m+1}, \dots, x_n), \dots, h_m(x_{m+1}, \dots, x_n), x_{m+1}, \dots, x_n)$$

的形式, 其中 $h_1(x_{m+1}, \dots, x_n), \dots, h_m(x_{m+1}, \dots, x_n)$ 是 $(x_{m+1}^0, \dots, x_n^0)$ 的 C^1 的函数. 对于函数 $f(x_1, \dots, x_n)$, 其对于 Σ 的条件极值在 P_0 的邻域 U 上化为

$$f(h_1(x_{m+1}, \dots, x_n), \dots, h_m(x_{m+1}, \dots, x_n), x_{m+1}, \dots, x_n)$$

的普通极值问题. 我们称 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 Σ 上的条件极值的判别点. 如果 $(x_{m+1}^0, \dots, x_n^0)$ 是上面函数对普通极值的判别点,

定理 1: 假设如上, $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 Σ 上的判别点的充分必要条件是存在 I_1, \dots, I_m , 使得

$$\text{grad}(f)(P_0) = (-1)I_1 \text{grad}(\mathbf{j}_1)(P_0) + \dots + (-1)I_m \text{grad}(\mathbf{j}_m)(P_0).$$

几何说明: 与本节开始时的讨论相同, P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 Σ 上的判别点的充分必要条件是 $\text{grad}(f)(P_0)$ 与 Σ 在 P_0 点的切面垂直, 即 $\text{grad}(f)(P_0)$ 在 P_0 点的法空间内. 但 $\{\text{grad}(\mathbf{j}_1)(P_0), \dots, \text{grad}(\mathbf{j}_m)(P_0)\}$ 是 Σ 在 P_0 点的法空间的线性基, 得定理 1.

证明: $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 Σ 上条件极值的判别点等价于 $\tilde{P}_0 = (x_{m+1}^0, \dots, x_n^0)$ 是 $f(h_1(x_{m+1}, \dots, x_n), \dots, h_m(x_{m+1}, \dots, x_n), x_{m+1}, \dots, x_n)$ 的判别点, 即对 $j = m+1, \dots, n$, 在 P_0 点有

$$\sum_{i=1}^m \frac{\partial f}{\partial x_i} \frac{\partial h_i}{\partial x_j} + \frac{\partial f}{\partial x_j} = 0,$$

表示成矩阵形式为:

$$\left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m} \right) \frac{D(h_1, \dots, h_m)}{D(x_{m+1}, \dots, x_n)} + \left(\frac{\partial f}{\partial x_{m+1}}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) = 0. \quad (1)$$

而由

$$\mathbf{j}_i(h_1(x_{m+1}, \dots, x_n), \dots, h_m(x_{m+1}, \dots, x_n), x_{m+1}, \dots, x_n) = 0, i = 1, \dots, m,$$

得在 P_0 点, 对 $i = 1, \dots, m$ 有

$$\sum_{l=1}^m \frac{\partial \mathbf{j}_i}{\partial x_l} \frac{\partial h_l}{\partial x_j} + \frac{\partial \mathbf{j}_i}{\partial x_j} = 0, j = m+1, \dots, n,$$

表示成矩阵形式, 即

$$\frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_m)} \cdot \frac{D(h_1, \dots, h_m)}{D(x_{m+1}, \dots, x_n)} + \frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_{m+1}, \dots, x_n)} = 0. \quad (2)$$

已知 $\frac{\partial(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{\partial(x_1, \dots, x_m)}(P_0) \neq 0$, 解得

$$\frac{D(h_1, \dots, h_m)}{D(x_{m+1}, \dots, x_n)} = (-1) \left[\frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_m)} \right]^{-1} \frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_{m+1}, \dots, x_n)}.$$

代入 (1) 式, 得 P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 对 Σ 的判别点等价于

$$\left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m} \right) (-1) \left[\frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_m)} \right]^{-1} \frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_{m+1}, \dots, x_n)} + \left(\frac{\partial f}{\partial x_{m+1}}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) = 0.$$

显然 $\left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m} \right) (-1) \left[\frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_m)} \right]^{-1} \frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_m)} + \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m} \right) = 0$, 与上式

结合得

$$\left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m} \right) (-1) \left[\frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_m)} \right]^{-1} \frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_n)} + \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) = 0. \quad (3)$$

令

$$(\mathbf{I}_1, \dots, \mathbf{I}_m) = (-1) \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m} \right) \left[\frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_1, \dots, x_m)} \right]^{-1}, \quad (4)$$

则上式为

$$-(\mathbf{I}_1, \dots, \mathbf{I}_m) \begin{pmatrix} \text{grad}(\mathbf{j}_1) \\ \vdots \\ \text{grad}(\mathbf{j}_m) \end{pmatrix} = \text{grad}(f).$$

反之, 如果 $(\mathbf{I}_1, \dots, \mathbf{I}_m)$ 存在, 则其必由 (4) 式给出, 代入则 (3) 式成立, P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$

在 Σ 上的判别点. 证毕.

利用定理 1, 引入变量 $(\mathbf{I}_1, \dots, \mathbf{I}_m)$, 称为 Lagrange 乘子. 定义一个新函数

$$F(x_1, \dots, x_n; \mathbf{I}_1, \dots, \mathbf{I}_m) = f(x_1, \dots, x_n) + \mathbf{I}_1 \mathbf{j}_1(x_1, \dots, x_n) + \dots + \mathbf{I}_m \mathbf{j}_m(x_1, \dots, x_n),$$

则求 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 Σ 上条件极值判别点问题化为求 $F(x_1, \dots, x_n; \mathbf{I}_1, \dots, \mathbf{I}_m)$ 的普通极值的判别点的问题, 即

定理 2: $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$ 为 $f(x_1, \dots, x_n)$ 对 Σ 的条件极值的判别点的充分必要条件是存在 $(\mathbf{I}_1^0, \dots, \mathbf{I}_m^0)$, 使得 $(x_1^0, \dots, x_n^0; \mathbf{I}_1^0, \dots, \mathbf{I}_m^0)$ 是 $F(x_1, \dots, x_n; \mathbf{I}_1, \dots, \mathbf{I}_m)$ 的普通极值的判别点.

定理 2 为求条件极值提供了一个实际可应用的方法. 当然其得到的仅是判别点, 要说明所得判别点是否极值点以及是什么极值点还需用 Hessi 矩阵.

假设上面讨论的函数都是 C^2 的. 设 $(x_1^0, \dots, x_n^0; \mathbf{I}_1^0, \dots, \mathbf{I}_m^0)$ 是 $F(x_1, \dots, x_n; \mathbf{I}_1, \dots, \mathbf{I}_m)$ 的判别点. 令 $P_0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$, 将 $(\mathbf{I}_1^0, \dots, \mathbf{I}_m^0)$ 固定, 考虑 $F(x_1, \dots, x_n; \mathbf{I}_1^0, \dots, \mathbf{I}_m^0)$ 在 P_0 的 Hessi 矩阵

$$\left(\frac{\partial^2 F}{\partial x_i \partial y_j} (P_0) \right)_{1 \leq i, j \leq n}.$$

分两种情况.

1) $\left(\frac{\partial^2 F}{\partial x_i \partial y_j} (P_0) \right)$ 正定或负定. 这时 P_0 是 $F(x_1, \dots, x_n; \mathbf{I}_1^0, \dots, \mathbf{I}_m^0)$ 的极值点. 而限制

在 Σ 上时 $F(x_1, \dots, x_n; \mathbf{I}_1^0, \dots, \mathbf{I}_m^0) \equiv f(x_1, \dots, x_n)$. 因此 P_0 也是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的相应的条件极值点.

2) $\left(\frac{\partial^2 F}{\partial x_i \partial y_j} (P_0) \right)$ 不定或半正定或半负定. 这时 P_0 可能不是 $F(x_1, \dots, x_n; \mathbf{I}_1^0, \dots, \mathbf{I}_m^0)$

的极值点. 但不能因此判定 P_0 不是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的极值点. 设 $\frac{\partial(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{\partial(x_1, \dots, x_n)}(P_0) \neq 0$, 利

用 $d\mathbf{j}_i = 0, i = 1, \dots, m$, 解出

$$\begin{pmatrix} dx_1 \\ \vdots \\ dx_m \end{pmatrix} = (-1) \begin{bmatrix} D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m) \\ D(x_1, \dots, x_m) \end{bmatrix}^{-1} \frac{D(\mathbf{j}_1, \dots, \mathbf{j}_m)}{D(x_{m+1}, \dots, x_n)} \begin{pmatrix} dx_{m+1} \\ \vdots \\ dx_n \end{pmatrix}.$$

代入二次式 $\sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 F(P_0)}{\partial x_i \partial x_j} dx_i dx_j$, 得到 dx_{m+1}, \dots, dx_n 的二次式 $\sum_{i,j=m+1}^n a_{ij} dx_i dx_j$. 如果其系数

矩阵 (a_{ij}) 是正定的, 则 P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 Σ 上的极小点; 如果 (a_{ij}) 是负定的, 则 P_0 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 在 Σ 上的极大点.

例: 设 $f(x, y, z) = x + y + z$, 求其在曲面 $xyz = c^3$ 上的极值点.

解: 令 $F(x, y, z, \mathbf{I}) = f(x, y, z) + \mathbf{I}(xyz - c^3)$, 则由 $dF(x, y, z, \mathbf{I}) = 0$ 解得

$$x = y = z = c, \mathbf{I} = -\frac{1}{c^2}.$$

如果 $c = 0$, 得 $f(x, y, z)$ 无判别点, 因而无极值点.

设 $c \neq 0$, 则在 $\mathbf{I} = -\frac{1}{c^2}$, $P_0 = (c, c, c)$ 处

$$\left(\frac{\partial^2 F(P_0)}{\partial x \partial y} \right) = \begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{c} & -\frac{1}{c} \\ -\frac{1}{c} & 0 & -\frac{1}{c} \\ -\frac{1}{c} & -\frac{1}{c} & 0 \end{pmatrix}$$

不是正定也不是负定的.

对 $xyz - c^3 = 0$ 微分, 在 $P_0 = (c, c, c)$ 处, 解得 $dz = (-dx - dy)$. 代入

$$\sum_{i,j=1}^3 \frac{\partial^2 F(P_0)}{\partial x_i \partial x_j} dx_i dx_j = -\frac{2}{c} [dxdy + dydz + dzdx]$$

中得二次式

$$\begin{aligned} & -\frac{2}{c} [dxdy + dy(-dx - dy) + (-dx - dy)dx] \\ & = -\frac{2}{c} [-dx^2 - dxdy - dy^2] \\ & = (dx, dy) \begin{pmatrix} \frac{2}{c} & \frac{1}{c} \\ \frac{1}{c} & \frac{2}{c} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} dx \\ dy \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
f(a_0, a_1, \dots, a_m) &= (aG - y, aG - y) \\
&= (aG, aG) - (aG, y) - (y, aG) + (y, y) \\
&= aGG^T a^T - aGy^T - yG^T a^T + yy^T,
\end{aligned}$$

其中 G^T, a^T, y^T 表示其转置. 直接计算得

$$\begin{aligned}
df(a_0, a_1, \dots, a_m) &= daGG^T a^T + aGG^T da^T - daGy^T - yG^T da^T \\
&= da[GG^T a^T + GG^T a^T - Gy^T - Gy^T]
\end{aligned}$$

因此判别点方程 $df(a_0, a_1, \dots, a_m) = 0$ 的解为 $GG^T a^T = Gy^T$.

引理 1: 设 x_0, x_1, \dots, x_n 两两互不相同且 $m \leq n$, 则 GG^T 是可逆矩阵.

证明: 显然对称矩阵 GG^T 是半正定的. 要证 $\det(GG^T) \neq 0$, 仅需证对于任意 $c = (c_0, c_1, \dots, c_m) \neq 0$ 时, $cG \neq 0$. 事实上, 如果 $cG = 0$, 则 x_0, x_1, \dots, x_n 是多项式

$$P(x) = c_0 + c_1 x + \dots + c_m x^m$$

的根. 但 $m \leq n$, 其不可能有 $n+1$ 个不同根. 所以, $cG \neq 0$, $cGG^T c^T = \|cG\|^2 > 0$, GG^T 正定.

由引理得 $a^* = ((GG^T)^{-1} Gy^T)^T$ 是判别点. 希望证明其是极小点. 对

$$df = 2da[GG^T a^T - Gy^T]$$

微分得

$$d^2 f = 2daGG^T da.$$

因此 $f(a_0, a_1, \dots, a_m)$ 的 Hessi 矩阵是正定的, 得 $a^* = ((GG^T)^{-1} Gy^T)^T$ 是 $f(a_0, a_1, \dots, a_m)$ 的极小点. 由于其是唯一的, 因而是最小点.

这样我们得到所求的多项式是存在并且唯一的. 由于这种解的存在唯一性, 因而其也是有实际意义的.

习题

1. 设 $x = (x_1, \dots, x_m)$, $f(x)$ 在 $a = (a_1, \dots, a_m)$ 去极小(大)值, 并存在 $\frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i^2} (i = 1, 2,$

$\dots, m)$. 求证:

$$\frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i^2} \geq 0 (\leq 0).$$

2. 求下列函数的极大值点和极小值点:

(1) $f(x, y) = x^2(y-1)^2$;

(2) $f(x, y) = xy(x^2 + y^2 - 1)$;

(3) $f(x, y) = \left(\sqrt{x^2 + y^2} - 1\right)^2$;

(4) $f(x, y) = 3x^2y - x^4 - 2y^2$;

(5) $f(x, y) = \sin x + \sin y + \sin(x+y)$;

(6) $f(x, y) = \operatorname{tg} x + \operatorname{tg} y - \operatorname{tg}(x+y)$.

3. 用隐函数微分法求隐函数 $z = z(x, y)$ 的极大值和极小值:

(1) $x^2 + y^2 + z^2 - 2x - 2y - 4z - 10 = 0$;

(2) $(x+y)^2 + (y+z)^2 + (z+x)^2 = 3$;

(3) $x^2 + y^2 + z^2 - xz - yz + 2x + 2y + 2z - 2 = 0$;

(4) $z^2 + xyz - x^2 - xy^2 - 9 = 0$.

4. 设 $f(x, y) = 3x^2y - x^4 - 2y^2$. 证明: $(0,0)$ 不是它的极值点, 但沿过 $(0,0)$ 的每条直线, $(0,0)$ 都是它的极大点.

5. 作容积为 V 的开口长方形容, 问尺寸怎样时, 用料最省.

6. 在椭球面 $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} + \frac{z^2}{c^2} = 1$ 的内接长方体中, 求体积为最大的那个长方体.

7. 设 $f(x) \in C(\mathbf{R}^m)$. 求证 $f(x)$ 在条件 $(a, x) = 1, x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$ 下存在最大值与最小值, 其中 $a = (a_1, \dots, a_m), a_i > 0 (i = 1, 2, \dots, m)$.

8. 求下列条件极大值和条件极小值:

(1) $x^2 + y^2 = 1$, 求 $f(x, y) = ax^2 + 2hxy + by^2$ 的极值;

(2) $ax + by + cz = k$, 求 $f(x, y, z) = x^l y^m z^n$ 的极值, 其中 l, m, n 为正整数, a, b, c, k

为常数;

$$(3) (x^2 + y^2 + z^2)^2 = a^2 x^2 + b^2 y^2 + c^2 z^2, lx + my + nz = 0, \text{ 求}$$

$$f(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2$$

的极值;

$$(4) lx + my + nz = 0, \frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} + \frac{z^2}{c^2} = 1, \text{ 求 } f(x, y, z) = \frac{x^2}{a^4} + \frac{y^2}{b^4} + \frac{z^2}{c^4} \text{ 的极值.}$$

9. $x^2 + y^2 + z^2 \leq 1$, 求 $x^3 + y^3 + z^3 - 2xyz$ 的最大值和最小值.

10. 求 $f(x_1, \dots, x_n) = x_1 \cdots x_n$ 在条件 $\frac{1}{x_1} + \cdots + \frac{1}{x_n} = \frac{1}{a}$ ($x_i > 0, a > 0$) 之下的极值, 并证明:

当 $a_i > 0$ ($i = 1, 2, \dots, n$) 时,

$$n \left(\frac{1}{a_1} + \cdots + \frac{1}{a_n} \right)^{-1} \leq (a_1 a_2 \cdots a_n)^{\frac{1}{n}}.$$

11. 求圆的外切三角形中面积最小者.

12. 长为 a 的铁丝切成两段, 一段围成一个正方形, 另一段围成一个圆. 这两段的长各为多少时, 使它们所围正方形和圆形面积之和最大.

13. 求一点 O , 使与一个凸四边形的四顶点距离之和为最小.

14. 设 $f(x) \in C^{(1)}(\mathbf{R}^m, \mathbf{R}^m)$, 存在常数 $\mathbf{a} > 0$, 使得对任意 $x, y \in \mathbf{R}^m$ 有

$$|f(x) - f(y)| \geq \mathbf{a}|x - y|.$$

证明:

$$(1) \det Df(x) \neq 0, x \in \mathbf{R}^m;$$

$$(2) \mathbf{j}(x) = |f(x) - y|^2 = (f(x) - y, f(x) - y) \text{ 在 } \mathbf{R}^m \text{ 存在最小值, 无最大值;}$$

$$(3) f(\mathbf{R}^m) = \mathbf{R}^m.$$