

一类条件极值判定的拉格朗日方法<sup>①</sup>吴燕春<sup>1</sup>, 胡 凯<sup>2</sup>

1. 重庆市南开中学, 重庆 400030; 2. 西南大学 数学与统计学院, 重庆 400715

**摘要:** 研究了多元函数条件极值的充分条件与判定方法, 建立了可行集  $\mathcal{M}$  与变分空间  $V(P_0)$  上的点之间的联系. 利用二者间关键的误差估计, 给出了条件极值判定定理的简化证明.

**关键词:** 条件极值; 拉格朗日乘数法; 充分条件

**中图分类号:** O177.99

**文献标志码:** A

**文章编号:** 1673-9868(2018)06-0097-04

条件极值问题是分析学和运筹学当中的重要内容, 它主要是对一定约束条件下目标函数的求解, 例如求解满足约束条件  $g_i(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0$  ( $i=1, 2, \dots, k$ ) 的目标函数  $z = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ . 这里  $f, g_i$  都是二阶连续可微的函数,  $1 \leq k < n$ . 我们记向量值函数  $\mathbf{g} = (g_1, g_2, \dots, g_k)^T$ , 梯度算子  $D = \left( \frac{\partial}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial}{\partial x_n} \right)$ . 当  $D\mathbf{g}$  行满秩时, 约束条件  $\mathbf{g} = \mathbf{0}$  确定了一个隐函数组  $\mathbf{y} = \mathbf{y}(\mathbf{x})$ . 不妨设该隐函数组的自变量和因变量分别为  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_m)$ ,  $\mathbf{y} = (x_{m+1}, x_{m+2}, \dots, x_n)$ , 自然数  $m = n - k$ . 于是原条件极值问题可记为

$$\mathbf{z} = f(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \quad \text{s. t. } \mathbf{g}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{0} \quad (1)$$

我们知道  $\mathbf{z} = f(\mathbf{x}, \mathbf{y})$  的无约束极值可根据 Hessian 矩阵  $\mathbf{H}_f = \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} \right)_{n \times n}$  来进行判断<sup>[1]</sup>. 然而条件极值问题(1)却没有完整的判定定理. 因为当拉格朗日函数

$$L(P, \lambda) = f(P) + \sum_i \lambda_i g_i(P)$$

关于  $P(\mathbf{x}, \mathbf{y})$  的 Hessian 矩阵  $\mathbf{H}_L$  不定时, 无法确定  $f$  的极值情况. 文献[2]给出了相应的反例:

$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 \quad \text{s. t. } g(x_1, x_2, x_3) = x_3 = 0$$

此时  $H_L$  在驻点  $(x_1, x_2, x_3, \lambda) = (0, 0, 0, 0)$  处是不定的, 然而上述问题的  $f$  却在点  $P(x_1, x_2, x_3) = (0, 0, 0)$  处取得极小值. 这说明了条件极值问题在求解与判定方面都更加复杂和困难. 约束极值的研究价值不仅限于多元函数, 它在泛函的临界点理论中也有着重要的应用, 具体案例参见文献[3-5]. 本文将结合驻点的一阶可行变分空间, 研究条件极值的二阶判定方法.

记可行集  $\mathcal{M} = \{(\mathbf{x}, \mathbf{y}) : \mathbf{g}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{0}\}$ . 假设点  $P_0(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \in \mathcal{M}$  是  $f$  在  $\mathcal{M}$  上的极值点, 则存在拉格朗日乘子  $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k)$ , 使得

$$DL(P_0, \lambda) = Df(P_0) + \sum_{i=1}^k \lambda_i Dg_i(P_0) = 0 \quad (2)$$

① 收稿日期: 2017-09-03

基金项目: 国家自然科学基金项目(11426185).

作者简介: 吴燕春(1978-), 男, 高级教师, 主要从事泛函分析与数学教学的研究.

记增量  $\Delta \mathbf{x} = (\Delta x_1, \dots, \Delta x_m)$ ,  $\Delta \mathbf{y} = (\Delta x_{m+1}, \dots, \Delta x_n)$ . 若点  $P(\mathbf{x} + \Delta \mathbf{x}, \mathbf{y} + \Delta \mathbf{y}) \in \mathcal{M}$ , 则利用泰勒展开式可知:

$$f(P) - f(P_0) = Df(P_0)(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})^T + \frac{1}{2}(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})\mathbf{H}_f(P_0)(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})^T + o(\|\Delta \mathbf{x}\|^2 + \|\Delta \mathbf{y}\|^2) \quad (3)$$

$$0 = g_i(P) - g_i(P_0) = Dg_i(P_0)(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})^T + \frac{1}{2}(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})\mathbf{H}_{g_i}(P_0)(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})^T + o(\|\Delta \mathbf{x}\|^2 + \|\Delta \mathbf{y}\|^2) \quad (4)$$

其中  $1 \leq i \leq k$ . 将(4)式乘以相应的  $\lambda_i$ , 再累加到(3)式上, 结合(2)式可得

$$f(P) - f(P_0) = \frac{1}{2}(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})\mathbf{H}_L(P_0)(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})^T + o(\|\Delta \mathbf{x}\|^2 + \|\Delta \mathbf{y}\|^2) \quad (5)$$

由(5)式可以看出, 仅凭借  $\mathbf{H}_L(P_0)$  在  $\mathbb{R}^n$  上的正定(负定)性来判断极值是十分粗略的, 有些情形下甚至是失效的. 这是因为点  $P$  在可行集上变动时, 对应的增量  $(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})$  仅是  $\mathbb{R}^n$  的一个子集. 我们记  $\mathcal{M}$  上点  $P_0$  的一阶可行变分子空间为

$$V(P_0) = \{(\delta_x, \delta_y) \in \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^k : D\mathbf{g} \cdot (\delta_x, \delta_y)^T = \mathbf{0}\}$$

进而得到如下结论.

**定理 1** 设函数  $f, g_i (i=1, \dots, k)$  均在点  $P_0 \in \mathbb{R}^n$  的某邻域内二阶连续可微, 且矩阵  $D\mathbf{g}$  的秩为  $k$ . 若点  $(P_0, \boldsymbol{\lambda})$  是拉格朗日函数  $L(P, \boldsymbol{\lambda}) = f(P) + \sum_i \lambda_i g_i(P)$  的驻点, 则:

- (a) 当  $\mathbf{H}_L(P_0)$  在空间  $V(P_0)$  上正定时, 函数  $f$  在点  $P_0$  取条件极小值;
- (b) 当  $\mathbf{H}_L(P_0)$  在空间  $V(P_0)$  上负定时, 函数  $f$  在点  $P_0$  取条件极大值;
- (c) 当  $\mathbf{H}_L(P_0)$  在空间  $V(P_0)$  上不定时, 函数  $f$  在点  $P_0$  一定不取极值.

**注** 文献[6-7]提出了结论(a), (b)的一种证明方法. 但是文献[6-7]中的方法较为繁琐, 不易推广, 无法解决  $\mathbf{H}_L(P_0)$  不定时的判定. 于是本文建立了一个新的估计式, 它既给出了结论(a), (b)的简洁证明, 同时得到更丰富的结果.

我们记多元函数的偏微分算子:

$$D_x = \left( \frac{\partial}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial}{\partial x_m} \right) \\ D_y = \left( \frac{\partial}{\partial x_{m+1}}, \dots, \frac{\partial}{\partial x_n} \right)$$

则向量值函数  $\mathbf{g}$  的偏微分记为:

$$D_x \mathbf{g} = (D_x g_1, \dots, D_x g_k)^T \quad D_y \mathbf{g} = (D_y g_1, \dots, D_y g_k)^T$$

一般情况下, 点  $P$  在  $P_0$  的邻域  $N(P_0) \cap \mathcal{M}$  内变动时, 自变量的增量  $(\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})$  与  $(\delta_x, \delta_y) \in V(P_0)$  是不同的两个量. 我们需要先建立估计式, 找到集合  $\mathcal{M}$  与空间  $V(P_0)$  的联系.

**命题 1** 任何  $(\delta_x, \delta_y) \in V(P_0)$  和实数  $t$ , 当  $\Delta \mathbf{x} = t\delta_x$  时, 增量  $\Delta \mathbf{y} = \mathbf{y}(\mathbf{x} + t\delta_x) - \mathbf{y}(\mathbf{x})$  满足  $\Delta \mathbf{y} = t\delta_y + o(t) \cdot \mathbf{I}_{1 \times n}$ , 其中  $\mathbf{I}_{1 \times n}$  是  $1 \times n$  阶的全 1 矩阵.

**证** 对  $\mathbf{g}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{0}$  两端关于  $\mathbf{x}$  求偏微分, 得

$$D_x \mathbf{g} + D_y \mathbf{g} \cdot D_x \mathbf{y}^T = \mathbf{0}$$

于是

$$D_x \mathbf{y}^T = -(D_y \mathbf{g})^{-1} \cdot D_x \mathbf{g}$$

由  $(\delta_x, \delta_y) \in V(P_0)$  知

$$D_x \mathbf{g} \cdot \delta_x^T + D_y \mathbf{g} \cdot \delta_y^T = \mathbf{0}$$

于是

$$\delta_y^T = -(D_y \mathbf{g})^{-1} \cdot D_x \mathbf{g} \cdot \delta_x^T = D_x \mathbf{y}^T \cdot \delta_x^T$$

利用多元函数的泰勒展开式得:

$$y_i = y_i(\mathbf{x} + t\delta_x) - y_i(\mathbf{x}) = D_x y_i \cdot t\delta_x^T + \frac{1}{2} t\delta_x \cdot \mathbf{H}_{y_i}(\xi_i) \cdot t\delta_x^T = D_x y_i \cdot t\delta_x^T + o(t)$$

$$\Delta \mathbf{y} = (D_x \mathbf{y}^T \cdot t\delta_x^T)^T + o(t) \cdot \mathbf{I}_{1 \times n} = t\delta_y + o(t) \cdot \mathbf{I}_{1 \times n}$$

其中  $\xi_i$  是  $\mathbf{x}$  与  $\mathbf{x} + t\delta_x$  之间的中值点,  $i = 1, \dots, k$ . 证毕.

### 定理 1 的证明

(a) 已知  $\mathbf{H}_L(P_0)$  在空间  $V(P_0)$  上正定. 于是在驻点  $P_0(\mathbf{x}, \mathbf{y})$  的  $\varepsilon$ -邻域  $N_\varepsilon(P_0)$  内任取一点  $P(\mathbf{x} + \Delta \mathbf{x}, \mathbf{y} + \Delta \mathbf{y}) \in \mathcal{M}$ , 令:

$$\begin{aligned} \bar{\delta}_x &= \Delta \mathbf{x} \\ \bar{\delta}_y &= -[(D_y \mathbf{g})^{-1} \cdot D_x \mathbf{g} \cdot \Delta \mathbf{x}^T]^T \end{aligned}$$

可知

$$(\bar{\delta}_x, \bar{\delta}_y) \in V(P_0)$$

记

$$t = \sqrt{\|\bar{\delta}_x\|^2 + \|\bar{\delta}_y\|^2}$$

显然当  $\varepsilon \rightarrow 0$  时,  $\|\Delta \mathbf{x}\|$  和  $t$  都收敛到 0. 令:

$$\delta_x = t^{-1} \bar{\delta}_x \quad \delta_y = t^{-1} \bar{\delta}_y \quad Q(\delta_x, \delta_y) = (\delta_x, \delta_y) \mathbf{H}_L(P_0) (\delta_x, \delta_y)^T$$

运用(5)式与命题 1 可得

$$\begin{aligned} f(P) - f(P_0) &= \frac{1}{2} (t\delta_x, t\delta_y) \mathbf{H}_L(P_0) (t\delta_x, t\delta_y)^T + o(t^2) + o(\|t\delta_x\|^2 + \|t\delta_y\|^2) = \\ &= \frac{1}{2} t^2 Q(\delta_x, \delta_y) + o(t^2) \end{aligned} \quad (6)$$

因为二次型  $Q(\delta_x, \delta_y)$  在单位闭球上一定能取到最小值, 所以存在正数  $Q_m > 0$ , 使得  $Q(\delta_x, \delta_y) \geq Q_m > 0$ .

注意到(6)式中  $o(t^2)$  关于  $\varepsilon$  的一致性. 我们推出: 只要  $\varepsilon$  充分小, 则任何  $P \in N_\varepsilon(P_0)$  都满足

$$f(P) - f(P_0) > \frac{1}{4} t^2 Q_m > 0$$

即  $f$  在  $P_0$  取到极小值.

(b) 证明与(a)同理.

(c) 已知  $\mathbf{H}_L(P_0)$  在空间  $V(P_0)$  上不定, 则存在两个线性无关的向量  $(\delta_x^+, \delta_y^+), (\delta_x^-, \delta_y^-) \in V(P_0)$ , 使得

$$Q(\delta_x^+, \delta_y^+) > 0 \quad Q(\delta_x^-, \delta_y^-) < 0$$

对任意的  $t > 0$ , 记:

$$\mathbf{x}_t = \mathbf{x} + t\delta_x^+ \quad \mathbf{y}_t = \mathbf{y}(\mathbf{x} + t\delta_x^+)$$

则增量  $\Delta \mathbf{x} = t\delta_x^+, \Delta \mathbf{y} = \mathbf{y}(\mathbf{x} + t\delta_x^+) - \mathbf{y}(\mathbf{x})$ . 取点  $P_t(\mathbf{x}_t, \mathbf{y}_t) \in \mathcal{M}$ , 利用命题 1 知, 当  $t$  充分小时, 有

$$\begin{aligned} f(P_t) - f(P_0) &= \frac{1}{2} (\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y}) \mathbf{H}_L(P_0) (\Delta \mathbf{x}, \Delta \mathbf{y})^T + o(\|\Delta \mathbf{x}\|^2 + \|\Delta \mathbf{y}\|^2) = \\ &= \frac{1}{2} (t\delta_x^+, t\delta_y^+) \mathbf{H}_L(P_0) (t\delta_x^+, t\delta_y^+)^T + o(t^2) + o(\|t\delta_x^+\|^2 + \|t\delta_y^+\|^2) = \\ &= \frac{1}{2} t^2 Q(\delta_x^+, \delta_y^+) + o(t^2) > 0 \end{aligned}$$

因此在点  $P_0$  的任何邻域内都存在点  $P_t \in \mathcal{M}$ , 使得  $f(P_t) > f(P_0)$ . 同理利用  $Q(\delta_x^-, \delta_y^-) < 0$  可知, 存在点  $P'_t \in \mathcal{M}$ , 使得  $f(P'_t) < f(P_0)$ . 综上所述, 函数  $f$  在点  $P_0$  一定不取条件极值.

## 参考文献:

- [1] 华东师范大学数学系. 数学分析 [M]. 4 版. 北京: 高等教育出版社, 2010.
- [2] 张筑生. 数学分析新讲 [M]. 北京: 北京大学出版社, 1990.
- [3] HU K, TANG C L. Existence of Positive Solutions of Shroinger Equations with Potentials in Nonlinearity [J]. 西南大学学报(自然科学版), 2010, 32(6): 129–134.
- [4] 刘 磊, 吴行平, 唐春雷. 一类带临界指数的半线性椭圆方程多重变号解的存在性 [J]. 西南师范大学学报(自然科学版), 2013, 38(5): 5–9.
- [5] 吕 颖, 唐春雷. 一类次二次二阶 Hamilton 系统的同宿轨 [J]. 西南大学学报(自然科学版), 2013, 35(4): 84–87.
- [6] AVRIEL M. Nonlinear Programming: Analysis and Methods [M]. New Jersey: Prentice-Hall, 1976.
- [7] BERTSEKAS D P. Nonlinear Programming [M]. 2th ed. New Hampshire: Athena Scientific, 1999.

## The Lagrangian Method to a Class of Conditional Extremum Problems

WU Yan-chun<sup>1</sup>, HU Kai<sup>2</sup>

1. Chongqing Nankai Middle School, Chongqing 400030, China;

2. School of Mathematics and Statistics, Southwest University, Chongqing 400715, China

**Abstract:** In this paper, the sufficient conditions and determination method of the conditional extremum of multivariate functions are studies, and a connection is established between the points on the feasible set  $\mathcal{M}$  and the variational set  $V(P_0)$ . By a critical error estimate of the two sets, the proof of the conditional extremum theorem is remarkably simplified.

**Key words:** conditional extremum; Lagrange multiplier method; sufficient condition

责任编辑 廖 坤

