

# 教案

## 条件极值问题与 Lagrange 乘数法

### 1. 教学内容

讲解 Lagrange 乘数法的原理，并介绍如何应用 Lagrange 乘数法求解条件极值问题。

### 2. 指导思想

条件极值问题是实践中经常遇到的应用问题，Lagrange 乘数法是解决条件极值问题的一个有效的工具，也是数学分析课程教学上的一个难点，讲好这一门课程，对提高学生分析问题、并利用微积分这一工具解决问题的能力具有重要意义。

### 3. 教学安排

1. 在考虑函数的极值或最值问题时，经常需要对函数的自变量附加一定的条件。例如，求原点到直线

$$\begin{cases} x + y + z = 1, \\ x + 2y + 3z = 6 \end{cases}$$

的距离，就是在限制条件  $x + y + z = 1$  和  $x + 2y + 3z = 6$  的情况下，计算函数  $f(x, y, z) = \sqrt{x^2 + y^2 + z^2}$  的最小值。这就是所谓的条件极值问题。

以三元函数为例，条件极值问题的提法是：求目标函数

$$f(x, y, z)$$

在约束条件

$$\begin{cases} G(x, y, z) = 0, \\ H(x, y, z) = 0 \end{cases}$$

下的极值。

假定  $f, G, H$  具有连续偏导数，且 Jacobi 矩阵

$$J = \begin{pmatrix} G_x & G_y & G_z \\ H_x & H_y & H_z \end{pmatrix}$$

在满足约束条件的点处是满秩的，即  $\text{rank } J = 2$ 。

先考虑取到条件极值的必要条件。上述约束条件实际上是空间曲线的方程。设曲线上一点  $(x_0, y_0, z_0)$  为条件极值点，由于在该点  $\text{rank } J = 2$ ，不妨假设在  $(x_0, y_0, z_0)$  点  $\frac{\partial(G, H)}{\partial(y, z)} \neq 0$ ，则由隐函数存在定理，在  $(x_0, y_0, z_0)$  附近由该方程可以唯一确定

$$y = y(x), \quad z = z(x), \quad x \in O(x_0, \rho) \quad (y_0 = y(x_0), z_0 = z(x_0)).$$

它是这个曲线方程的参数形式。

将它们代入目标函数，原问题就转化为函数

$$\Phi(x) = f(x, y(x), z(x)), \quad x \in O(x_0, \rho)$$

的无条件极值问题， $x_0$  是函数  $\Phi(x)$  的极值点，因此  $\Phi'(x_0) = 0$ ，即

$$f_x(x_0, y_0, z_0) + f_y(x_0, y_0, z_0) \frac{dy}{dx} + f_z(x_0, y_0, z_0) \frac{dz}{dx} = 0.$$

这说明向量

$$\text{grad } f(x_0, y_0, z_0) = f_x(x_0, y_0, z_0)\mathbf{i} + f_y(x_0, y_0, z_0)\mathbf{j} + f_z(x_0, y_0, z_0)\mathbf{k}$$

与向量  $\boldsymbol{\tau} = \left(1, \frac{dy}{dx}, \frac{dz}{dx}\right)$  正交，即与曲线在  $(x_0, y_0, z_0)$  点的切向量正交，因此  $\text{grad } f(x_0, y_0, z_0)$  可看作是曲线在  $(x_0, y_0, z_0)$  点处的法平面上的向量。由定理 12.5.1，这个法平面是由  $\text{grad } G(x_0, y_0, z_0)$  与  $\text{grad } H(x_0, y_0, z_0)$  张成的，因此  $\text{grad } f(x_0, y_0, z_0)$  可以由  $\text{grad } G(x_0, y_0, z_0)$  和  $\text{grad } H(x_0, y_0, z_0)$  线性表出，或者说，存在常数  $\lambda_0, \mu_0$ ，使得

$$\text{grad } f(x_0, y_0, z_0) = \lambda_0 \text{grad } G(x_0, y_0, z_0) + \mu_0 \text{grad } H(x_0, y_0, z_0),$$

这就是点  $(x_0, y_0, z_0)$  为条件极值点的必要条件。

将这个方程按分量写开就是

$$\begin{cases} f_x(x_0, y_0, z_0) - \lambda_0 G_x(x_0, y_0, z_0) - \mu_0 H_x(x_0, y_0, z_0) = 0, \\ f_y(x_0, y_0, z_0) - \lambda_0 G_y(x_0, y_0, z_0) - \mu_0 H_y(x_0, y_0, z_0) = 0, \\ f_z(x_0, y_0, z_0) - \lambda_0 G_z(x_0, y_0, z_0) - \mu_0 H_z(x_0, y_0, z_0) = 0. \end{cases}$$

于是，如果我们构造 **Lagrange 函数**

$$L(x, y, z) = f(x, y, z) - \lambda G(x, y, z) - \mu H(x, y, z)$$

( $\lambda, \mu$  称为 **Lagrange 乘数**)，则条件极值点就在方程组

$$\begin{cases} L_x = f_x - \lambda G_x - \mu H_x = 0, \\ L_y = f_y - \lambda G_y - \mu H_y = 0, \\ L_z = f_z - \lambda G_z - \mu H_z = 0, \\ G = 0, \\ H = 0 \end{cases}$$

的所有解  $(x_0, y_0, z_0, \lambda_0, \mu_0)$  所对应的点  $(x_0, y_0, z_0)$  中。用这种方法来求可能的条件极值点的方法，称为 **Lagrange 乘数法**。

2. 作为一个例子，现在用 **Lagrange 乘数法** 来解决本节开始提出的问题，即求函数

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

在约束条件

$$\begin{cases} x + y + z = 1, \\ x + 2y + 3z = 6 \end{cases}$$

下的最小值（最小值的平方根就是距离）。为此，作 **Lagrange 函数**

$$L(x, y, z, \lambda, \mu) = x^2 + y^2 + z^2 - \lambda(x + y + z - 1) - \mu(x + 2y + 3z - 6),$$

在方程组

$$\begin{cases} L_x = 2x - \lambda - \mu = 0, \\ L_y = 2y - \lambda - 2\mu = 0, \\ L_z = 2z - \lambda - 3\mu = 0, \\ x + y + z - 1 = 0, \\ x + 2y + 3z - 6 = 0. \end{cases}$$

把方程组中的第一、第二和第三式分别乘以  $x$ 、 $y$ 、 $z$  后相加，再利用第四、第五式得到

$$2(x^2 + y^2 + z^2) = \lambda + 6\mu.$$

请同学思考，从上式我们能得出什么结论？

答案：从方程组解出  $\lambda$  和  $\mu$ ，如果只有一组解，则  $\frac{\lambda + 6\mu}{2}$  就是原点到直线距

离的平方！

为此我们只要从方程组解出  $\lambda$  和  $\mu$  即可。

把方程组中的第一、第二和第三式相加，再利用第四式得

$$3\lambda + 6\mu = 2;$$

把第一式、第二式的两倍和第三式的三倍相加，再利用第五式得

$$6\lambda + 14\mu = 12.$$

从以上两个方程解得

$$\lambda = -\frac{22}{3}, \mu = 4.$$

于是原点到直线  $\begin{cases} x + y + z = 1, \\ x + 2y + 3z = 6 \end{cases}$  的距离为  $\sqrt{\frac{1}{2}(-\frac{22}{3} + 24)} = \frac{5}{\sqrt{3}}$ 。

注 解出  $\lambda$  和  $\mu$  后，容易得到本题的唯一可能条件极值点为  $x = -\frac{5}{3}, y = \frac{1}{3}, z = \frac{7}{3}$ ，

因此原点到直线  $\begin{cases} x + y + z = 1, \\ x + 2y + 3z = 6 \end{cases}$  的距离为  $\sqrt{F\left(-\frac{5}{3}, \frac{1}{3}, \frac{7}{3}\right)} = \sqrt{\frac{25}{3}} = \frac{5}{\sqrt{3}}$ 。

3. 一般地，考虑目标函数  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  在  $m$  个约束条件

$$g_i(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \quad (i = 1, 2, \dots, m; m < n)$$

下的极值，这里  $f, g_i (i = 1, 2, \dots, m)$  具有连续偏导数，且 Jacobi 矩阵

$$J = \begin{pmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \frac{\partial g_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial g_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial g_2}{\partial x_1} & \frac{\partial g_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial g_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial g_m}{\partial x_1} & \frac{\partial g_m}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial g_m}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

在满足约束条件的点处是满秩的，即  $\text{rank } J = m$ 。那么我们有下述类似的结论：

**定理 1 (条件极值的必要条件)** 若点  $\mathbf{x}_0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)$  为函数  $f(\mathbf{x})$  满足约束条件的条件极值点，则必存在  $m$  个常数  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ ，使得在  $\mathbf{x}_0$  点成立

$$\text{grad } f = \lambda_1 \text{grad } g_1 + \lambda_2 \text{grad } g_2 + \dots + \lambda_m \text{grad } g_m.$$

于是可以将 Lagrange 乘数法推广到一般情形。同样地构造 Lagrange 函数

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) - \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x_1, x_2, \dots, x_n),$$

那么条件极值点就在方程组

$$(*) \quad \begin{cases} \frac{\partial L}{\partial x_k} = \frac{\partial f}{\partial x_k} - \sum_{i=1}^m \lambda_i \frac{\partial g_i}{\partial x_k} = 0, & (k = 1, 2, \dots, n; l = 1, 2, \dots, m) \\ g_l = 0, \end{cases}$$

的所有解  $(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m)$  所对应的点  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  中。

判断如上所得的点是否为极值点有以下的一个充分条件, 我们不加证明地给出, 请有兴趣的读者将证明补上。

**定理 2** 设点  $\mathbf{x}_0 = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)$  及  $m$  个常数  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$  满足方程组 (\*), 则当方阵

$$\left( \frac{\partial^2 L}{\partial x_k \partial x_l}(\mathbf{x}_0, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m) \right)_{n \times n}$$

为正定 (负定) 矩阵时,  $\mathbf{x}_0$  为满足约束条件的条件极小 (大) 值点, 因此  $f(\mathbf{x}_0)$  为满足约束条件的条件极小 (大) 值。

注意, 当这个定理中的方阵为不定时, 并不能说明  $f(\mathbf{x}_0)$  不是极值。例如, 在求函数  $f(x, y, z) = x^2 + y^2 - z^2$  在约束条件  $z = 0$  下的极值时, 构造 Lagrange 函数  $L(x, y, z) = x^2 + y^2 - z^2 - \lambda z$ , 并解方程组

$$\begin{cases} L_x = 2x = 0, \\ L_y = 2y = 0, \\ L_z = -2z - \lambda = 0, \\ z = 0 \end{cases}$$

得  $x = y = z = \lambda = 0$ 。而在  $(0, 0, 0, 0)$  点, 方阵

$$\begin{pmatrix} L_{xx} & L_{xy} & L_{xz} \\ L_{yx} & L_{yy} & L_{yz} \\ L_{zx} & L_{zy} & L_{zz} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$$

是不定的。但在约束条件  $z = 0$  下,  $f(x, y, z) = x^2 + y^2 \geq f(0, 0, 0) = 0$ , 即  $f(0, 0, 0)$  是条件极小值。

#### 4. 例题

在实际问题中往往遇到的是求最值问题, 这时可以根据问题本身的性质判定最值的存在性 (如前面的例子)。这样的话, 只要把用 Lagrange 乘数法所解得的点的函数值加以比较, 最大的 (最小的) 就是所考虑问题的最大值 (最小值)。

**例 1** 要制造一个容积为  $a$  立方米的无盖长方形水箱, 问这个水箱的长、宽、高为多少米时, 用料最省?

**解** 设水箱的长为  $x$ 、宽为  $y$ 、高为  $z$  (单位: 米), 那么问题就变成在水箱容积

$$xyz = a$$

的约束条件下, 求水箱的表面积

$$S(x, y, z) = xy + 2xz + 2yz$$

的最小值。

作 Lagrange 函数

$$L(x, y, z, \lambda) = xy + 2xz + 2yz - \lambda(xyz - a),$$

从方程组

$$\begin{cases} L_x = y + 2z - \lambda yz = 0, \\ L_y = x + 2z - \lambda xz = 0, \\ L_z = 2x + 2y - \lambda xy = 0, \\ xyz - a = 0 \end{cases}$$

得到唯一解

$$x = \sqrt[3]{2a}, \quad y = \sqrt[3]{2a}, \quad z = \frac{\sqrt[3]{2a}}{2}.$$

由于问题的最小值必定存在，因此它就是最小值点。也就是说，当水箱的底为边长是 $\sqrt[3]{2a}$ 米的正方形，高为 $\sqrt[3]{2a}/2$ 米时，用料最省。

**例 2** 求平面  $x + y + z = 0$  与椭球面  $x^2 + y^2 + 4z^2 = 1$  相交而成的椭圆的面积。

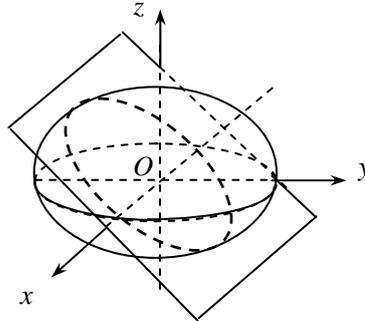


图 12.7.1

**解** 椭圆的面积为  $\pi ab$ ，其中  $a, b$  分别为椭圆的两个半轴，因为椭圆的中心在原点，所以  $a, b$  分别是椭圆上的点到原点的最大距离与最小距离。

于是，可以将问题表述为，求

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

在约束条件

$$\begin{cases} x + y + z = 0, \\ x^2 + y^2 + 4z^2 = 1 \end{cases}$$

下的最大值与最小值。

作 Lagrange 函数

$$L(x, y, z, \lambda, \mu) = x^2 + y^2 + z^2 - \lambda(x + y + z) - \mu(x^2 + y^2 + 4z^2 - 1),$$

得到相应的方程组

$$\begin{cases} L_x = 2(1 - \mu)x - \lambda = 0, \\ L_y = 2(1 - \mu)y - \lambda = 0, \\ L_z = 2(1 - 4\mu)z - \lambda = 0, \\ x + y + z = 0, \\ x^2 + y^2 + 4z^2 - 1 = 0. \end{cases}$$

将方程组中的第一式乘以  $x$ ，第二式乘以  $y$ ，第三式乘以  $z$  后相加，再利用  $x + y + z = 0$  和  $x^2 + y^2 + 4z^2 = 1$  得到

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

请同学思考，从上式我们能得出什么结论？

**答案：**从方程组解出  $\mu$ ，如果只有二个解  $\mu_1$  和  $\mu_2$ ，则它们就是该椭圆的半长轴与半短轴的平方！

所以问题转化为求  $\mu$  的值。

将以上方程组中的第一式乘以  $1 - 4\mu$ ，第二式乘以  $1 - 4\mu$ ，第三式乘以  $1 - \mu$  后相加，得到

$$3\lambda(1-3\mu) = 0.$$

分两种情况:

(1) 当  $1-3\mu = 0$  时, 得  $\mu = \frac{1}{3}$ 。

(2) 当  $\lambda = 0$  时, 原方程组就是

$$\begin{cases} (1-\mu)x = 0, \\ (1-\mu)y = 0, \\ (1-4\mu)z = 0, \\ x + y + z = 0, \\ x^2 + y^2 + 4z^2 - 1 = 0. \end{cases}$$

此时  $\mu = 1$  (否则从以上方程组的第一, 第二和第四式得到  $x = y = z = 0$ , 这不是椭圆上的点)。

于是得到该椭圆的半长轴为 1, 半短轴为  $\frac{1}{\sqrt{3}}$ , 面积为  $\frac{\pi}{\sqrt{3}}$ 。

许多实际问题并不需要完全解出方程组来求得最值, 上述解法是一种常用的方法, 可以使解决问题的方法与计算简化。

**例 3** 求函数  $f(x, y) = ax^2 + 2bxy + cy^2$  ( $b^2 - ac < 0$ ;  $a, b, c > 0$ ) 在闭区域  $\mathbf{D} = \{(x, y) | x^2 + y^2 \leq 1\}$  上的最大值和最小值。

**解** 首先考察函数  $f$  在  $\mathbf{D}$  的内部  $\{(x, y) | x^2 + y^2 < 1\}$  的极值, 这是无条件极值问题。为此解线性方程组

$$\begin{cases} f_x = 2ax + 2by = 0, \\ f_y = 2bx + 2cy = 0. \end{cases}$$

由假设  $b^2 - ac < 0$  知道方程组的系数行列式不等于零, 因此只有零解  $x = 0, y = 0$ , 即  $(0, 0)$  点是驻点。易计算在  $(0, 0)$  点

$$f_{xx}(0, 0) = 2a, \quad f_{xy}(0, 0) = 2b, \quad f_{yy}(0, 0) = 2c,$$

因此  $f_{xx}(0, 0)f_{yy}(0, 0) - f_{xy}^2(0, 0) = 4(ac - b^2) > 0$ 。而  $f_{xx} > 0$ , 所以  $(0, 0)$  点是函数  $f$  的极小值点, 极小值为  $f(0, 0) = 0$ 。

再考察函数  $f$  在  $\mathbf{D}$  的边界  $\{(x, y) | x^2 + y^2 = 1\}$  上的极值, 这是条件极值问题。为此作 Lagrange 函数

$$L(x, y, \lambda) = ax^2 + 2bxy + cy^2 - \lambda(x^2 + y^2 - 1),$$

并得方程组

$$\begin{cases} (a - \lambda)x + by = 0, \\ bx + (c - \lambda)y = 0, \\ x^2 + y^2 - 1 = 0. \end{cases}$$

将方程组中的第一式乘以  $x$ , 第二式乘以  $y$  后相加, 再用第三式代入就得到

$$f(x, y) = ax^2 + 2bxy + cy^2 = \lambda(x^2 + y^2) = \lambda,$$

这说明  $f(x, y)$  在  $\{(x, y) | x^2 + y^2 = 1\}$  上的极大值与极小值包含在方程组关于  $\lambda$  的解中。下面来求  $\lambda$  的值。

由联立方程组中的  $x^2 + y^2 - 1 = 0$ , 可知二元一次方程组  $\begin{cases} (a - \lambda)x + by = 0 \\ bx + (c - \lambda)y = 0 \end{cases}$  有

非零解，因此系数行列式等于零，即

$$\lambda^2 - (a+c)\lambda + ac - b^2 = 0。$$

解这个关于  $\lambda$  的方程，得到

$$\lambda = \frac{1}{2} \left[ (a+c) \pm \sqrt{(a+c)^2 - 4(ac-b^2)} \right]$$

(注意根号中  $(a+c)^2 - 4(ac-b^2) = (a-c)^2 + 4b^2 > 0$ )。

由于连续函数  $f$  在紧集  $\{(x, y) | x^2 + y^2 = 1\}$  上必可取到最大值与最小值，因此  $f$  在  $\mathbf{D}$  的边界上的最大值为

$$\lambda_1 = \frac{1}{2} \left[ (a+c) + \sqrt{(a+c)^2 - 4(ac-b^2)} \right];$$

最小值为

$$\lambda_2 = \frac{1}{2} \left[ (a+c) - \sqrt{(a+c)^2 - 4(ac-b^2)} \right]。$$

再与  $f$  在  $\mathbf{D}$  内部的极值  $f(0,0) = 0$  比较，就得到  $f$  在  $\mathbf{D}$  上的最大值为

$$\max\{\lambda_1, 0\} = \frac{1}{2} \left[ (a+c) + \sqrt{(a+c)^2 - 4(ac-b^2)} \right];$$

最小值为

$$\min\{\lambda_2, 0\} = 0。$$

**例 4** 设  $a > 0, a_i > 0$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )。求  $n$  元函数

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = x_1^{a_1} x_2^{a_2} \cdots x_n^{a_n}$$

在约束条件  $x_1 + x_2 + \cdots + x_n = a$  ( $x_i > 0, i = 1, 2, \dots, n$ ) 下的最大值。

**解** 作辅助函数

$$g(x_1, x_2, \dots, x_n) = \ln f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_1 \ln x_1 + a_2 \ln x_2 + \cdots + a_n \ln x_n,$$

因为函数  $\ln u$  严格单调，所以只要考虑函数  $g$  的极值就可以得到  $f$  的极值。

作 Lagrange 函数

$$L = a_1 \ln x_1 + a_2 \ln x_2 + \cdots + a_n \ln x_n - \lambda(x_1 + x_2 + \cdots + x_n - a)。$$

由极值的必要条件得到

$$\begin{cases} \frac{\partial L}{\partial x_i} = \frac{a_i}{x_i} - \lambda = 0, & i = 1, 2, \dots, n, \\ x_1 + x_2 + \cdots + x_n = a. \end{cases}$$

由前  $n$  个方程得到  $x_i = \frac{a_i}{\lambda}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , 再代入最后一个方程得到

$$\lambda = \frac{a_1 + a_2 + \cdots + a_n}{a},$$

所以

$$x_i = \frac{aa_i}{a_1 + a_2 + \cdots + a_n}, \quad i = 1, 2, \dots, n。$$

于是  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是函数  $g$  的唯一可能条件极值点。由于

$$\left( \frac{\partial^2 L}{\partial x_k \partial x_l} (x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda) \right)_{n \times n} = \begin{pmatrix} -\frac{a_1}{x_1^2} & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & -\frac{a_2}{x_2^2} & & \vdots \\ 0 & & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & -\frac{a_n}{x_n^2} \end{pmatrix}$$

为负定矩阵, 由定理 2 可知  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  为  $g$  的条件极大值点。它也是  $f$  的唯一条件极大值点, 显然它就是  $f$  的条件最大值点。于是  $f$  在约束条件下的最大值为

$$\prod_{i=1}^n \left( \frac{aa_i}{a_1 + a_2 + \cdots + a_n} \right)^{a_i} = a_1^{a_1} a_2^{a_2} \cdots a_n^{a_n} \left( \frac{a}{a_1 + a_2 + \cdots + a_n} \right)^{a_1 + a_2 + \cdots + a_n}。$$

特别地, 当  $a_1 = a_2 = \cdots = a_n = 1$  及  $a = 1$  时,  $f$  的最大值为  $\left(\frac{1}{n}\right)^n$ , 即当  $x_1 + x_2 + \cdots + x_n = 1$  及  $x_i > 0$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ) 时成立

$$x_1 x_2 \cdots x_n \leq \left(\frac{1}{n}\right)^n。$$

对于任意正数  $y_1, y_2, \dots, y_n$ , 只要令

$$x_i = \frac{y_i}{y_1 + y_2 + \cdots + y_n} \quad (i = 1, 2, \dots, n),$$

就得到

$$\prod_{i=1}^n \frac{y_i}{y_1 + y_2 + \cdots + y_n} \leq \left(\frac{1}{n}\right)^n,$$

即

$$\sqrt[n]{y_1 y_2 \cdots y_n} \leq \frac{y_1 + y_2 + \cdots + y_n}{n}。$$

这就是熟知的平均值不等式。

#### 4. 注意点

应用 Lagrange 乘数法求解条件极值问题, 产生的方程组变量个数可能比较大, 似乎解这个方程组往往是很困难的。但注意我们可以利用变量之间的关系 (也就是问题给出的条件), 找到解方程组的简便的方法, 而不要用死板的方法去解方程组。