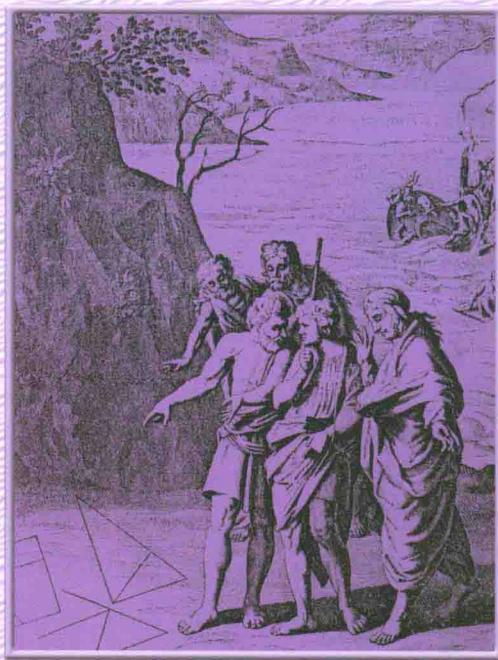


《数学中的小问题大定理》丛书（第二辑）

拉格朗日乘子定理

——从一道2005年全国高中联赛试题的高等数学解法谈起

刘培杰数学工作室 编



- ◎ 约束极值的最优化条件
- ◎ 数学规划的拉格朗日乘子
- ◎ 凸规划的拉格朗日乘子法则
- ◎ 线性规划和拉格朗日乘子的经济解释
- ◎ 科学中的数学化
- ◎ 第二次世界大战与美国数学的发展



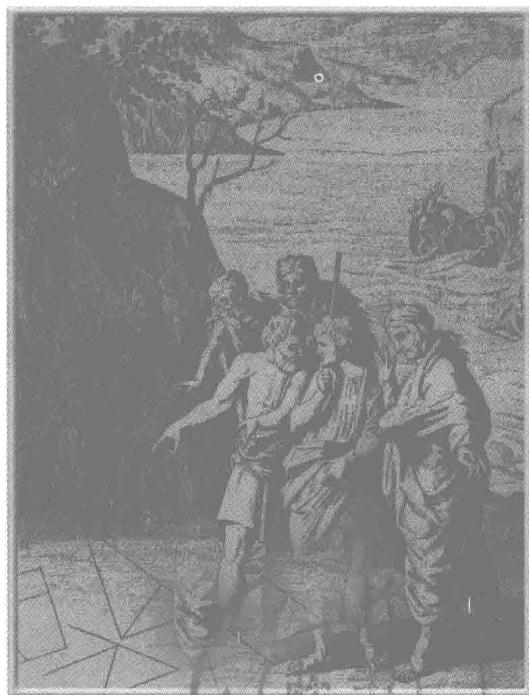
哈爾濱工業大學出版社
HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY PRESS

《数学中的小问题大定理》丛书（第一辑）

拉格朗日乘子定理

——从一道2005年全国高中联赛试题的高等数学解法谈起

刘培杰数学工作室 编



- ◎ 约束极值的最优化条件
- ◎ 数学规划的拉格朗日乘子
- ◎ 凸规划的拉格朗日乘子法则
- ◎ 线性规划和拉格朗日乘子的经济解释
- ◎ 科学中的数学化
- ◎ 第二次世界大战与美国数学的发展



哈爾濱工業大學出版社
HARBIN INSTITUTE OF TECHNOLOGY PRESS

内 容 简 介

本书从一道 2005 年全国高中联赛试题的高等数学解法谈起,详细介绍了拉格朗日乘子定理的相关知识及应用. 全书共 9 章,读者可以较全面地了解这一类问题的实质,并且还可以认识到它在其他学科中的应用.

本书适合大学生及数学爱好者参考阅读.

图书在版编目(CIP)数据

拉格朗日乘子定理:从一道 2005 年全国高中联赛试题的高等数学解法谈起/刘培杰数学工作室编. ——哈尔滨:哈尔滨工业大学出版社,2015.8

ISBN 978 - 7 - 5603 - 5345 - 6

I . ①拉… II . ①刘… III . ①中学数学课—高中—教学参考资料 IV . ①G634. 603

中国版本图书馆 CIP 数据核字(2015)第 087127 号

策划编辑 刘培杰 张永芹

责任编辑 张永芹 聂兆慈

封面设计 孙茵艾

出版发行 哈尔滨工业大学出版社

社址 哈尔滨市南岗区复华四道街 10 号 邮编 150006

传真 0451 - 86414749

网址 <http://hitpress.hit.edu.cn>

印刷 哈尔滨工业大学印刷厂

开本 787mm × 960mm 1/16 印张 11 字数 118 千字

版次 2015 年 8 月第 1 版 2015 年 8 月第 1 次印刷

书号 ISBN 978 - 7 - 5603 - 5345 - 6

定价 28.00 元

(如因印装质量问题影响阅读,我社负责调换)

◎ 目录

第1章 引言 //1
1.1 一道 2005 年全国高中联赛试题 的高等数学解法 //1
1.2 几个例子 //3
第2章 经典最优化——无约束和 等式约束问题 //13
2.1 无约束极值 //14
2.2 等式约束极值和拉格朗日 方法 //20
第3章 约束极值的最优性条件 //32
3.1 不等式约束极值的一阶必要 条件 //33
3.2 二阶最优性条件 //54
3.3 拉格朗日式的鞍点 //61
第4章 数学规划的拉格朗日乘 子 //69

第5章 凸规划的拉格朗日乘子法则	//76
第6章 线性规划和拉格朗日乘子的经济解释	//86
第7章 最大原则和变分学	//95
7.1 变分学的基本问题	//96
7.2 拉格朗日问题	//106
第8章 科学中的数学化	//117
8.1 科学中的数学化	//118
8.2 数学的目标	//124
第9章 第二次世界大战与美国数学的发展	//127
9.1 二次大战前美国的数学环境	//127
9.2 应用数学专门小组的建立	//131
9.3 战时计算和战后计算机规划	//133
9.4 应用数学专门小组工作概述	//136
9.5 战时研究对数学家和统计学家的影响	//147
9.6 数学家的贡献在军事上的价值	//148
9.7 战时工作对数学的一些影响	//150
参考文献	//154



引言

1.1 一道 2005 年全国高中联赛 试题的高等数学解法

第 1 章

华南师范大学数学科学学院 2005 级研究生曲政在一本杂志中发表了一篇题为利用拉格朗日 (Lagrange) 乘数法求解一个条件极值问题的短文^①.

让我们来研究以下的条件极值问题.

例 1 设 n 为正整数, $n \geq 2$, 正数 $a_1, \dots, a_n, x_1, \dots, x_n$ 满足

$$\begin{cases} a_n x_2 + a_{n-1} x_3 + \cdots + a_2 x_n = a_1 \\ a_1 x_3 + a_n x_4 + \cdots + a_3 x_1 = a_2 \\ \vdots \\ a_{n-1} x_1 + a_{n-2} x_2 + \cdots + a_1 x_{n-1} = a_n \end{cases} \quad (1.1)$$

^① 引自《中学数学研究》2006 年第 6 期第 46 页.

拉格朗日乘子定理

求函数 $f(x_1, \dots, x_n) = \frac{x_1^2}{1+x_1} + \dots + \frac{x_n^2}{1+x_n}$ 的最小值.

解 设函数 $g(a_1, \dots, a_n, x_1, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_n)$, 问题等价于求函数 g 满足条件(1.1) 时的最值. 将(1.1) 的 n 个式子相加得

$$\begin{aligned} & (a_1 + \dots + a_n)(x_1 + \dots + x_n) - \\ & (a_1 x_1 + \dots + a_n x_n) - \\ & (a_1 + a_2 + \dots + a_n) = 0 \end{aligned}$$

应用拉格朗日乘数法, 令

$$\begin{aligned} L(a_1, \dots, a_n, x_1, \dots, x_n, k) \\ = \frac{x_1^2}{1+x_1} + \dots + \frac{x_n^2}{1+x_n} + \\ k[(a_1 + \dots + a_n)(x_1 + \dots + x_n) - \\ (a_1 x_1 + \dots + a_n x_n) - (a_1 + \dots + a_n)] \end{aligned}$$

对 L 求一阶偏导数, 并令它们都等于 0, 有

$$\begin{aligned} L'_{a_i} &= k(x_1 + \dots + x_n - x_i - 1) = 0 \\ L'_{x_i} &= \frac{x_i^2 + 2x_i}{(1+x_i)^2} + k(a_1 + \dots + a_n - a_i) \\ &= 0, i = 1, \dots, n \\ L'_k &= (a_1 + \dots + a_n)(x_1 + \dots + x_n) - \\ &\quad (a_1 x_1 + \dots + a_n x_n) - \\ &\quad (a_1 + \dots + a_n) = 0 \end{aligned}$$

由对称性知函数 L 的稳定点为 $(a', \dots, a', x', \dots, x', k)$, 其中 $x' = \frac{1}{n} - 1$, 则 $f(x', \dots, x')$ 是 $f(x_1, \dots, x_n)$ 的最小值, 而

$$f(x', \dots, x') = \frac{nx'^2}{1+x'} = \frac{1}{n-1}$$

此即所求.

上述问题的简单形式为：设正数 a, b, x, y 满足 $bx = a, ax = b$, 求函数 $f(x, y) = \frac{x^2}{1+x} + \frac{y^2}{1+y}$ 的最小值. 易见 $f(x, y)$ 的最小值为 1.

例 2 是 2005 年全国高中数学联赛加试第二题.

例 2 设正数 a, b, c, x, y, z 满足 $cy + bz = a, az + cx = b, bx + ay = c$. 求函数 $f(x, y, z) = \frac{x^2}{1+x} + \frac{y^2}{1+y} + \frac{z^2}{1+z}$ 的最小值.

本题有多种初等解法, 利用上述结论立即可得 $f(x, y, z) = \frac{x^2}{1+x} + \frac{y^2}{1+y} + \frac{z^2}{1+z}$ 的最小值为 $\frac{1}{2}$.

1.2 几个例子

问题 1 在 $D = \{(x, y, z) \in \mathbf{R}^3 \mid x \geq 0, y \geq 0, z \geq 0\}$ 中确定

$f: D \subset \mathbf{R}^3 \rightarrow \mathbf{R}, f(x, y, z) = x^m y^n z^p, m, n, p > 0$
在约束条件 $x + y + z - a = 0 (a > 0)$ 下的极值.

解 D 与 $M = \{(x, y, z) \mid x + y + z - a = 0\}$ 的交是紧致的. f 在 $D' = D \cap M$ 上非负而且恰好在 D' 的边界上等于零, 所以极小值就在边界上取得, 而最大值在内部的某处取得.

因为在 $D^0 = \{(x, y, z) \mid x > 0, y > 0, z > 0\}$ 中 $f > 0, f$ 与 $\ln f$ 在同一点处 $(x_0, y_0, z_0) \in D^0$ 取得极值, 所以只要研究 $\ln f$ 在 D^0 中在指定约束条件下的极值问题.

拉格朗日乘子定理

记 $g(x, y, z) = x + y + z - a$, 按照拉格朗日乘因子法则, 要讨论方程组(1.2), 即

$$\begin{cases} \ln(f)_x - \lambda g_x \equiv \frac{m}{n} - \lambda = 0 \\ \ln(f)_y - \lambda g_y \equiv \frac{n}{y} - \lambda = 0 \\ \ln(f)_z - \lambda g_z \equiv \frac{p}{z} - \lambda = 0 \\ g \equiv x + y + z - a = 0 \end{cases} \quad (1.2)$$

所以有

$$\lambda = \frac{m}{x}$$

$$y = \frac{n}{m}x$$

$$z = \frac{p}{m}x$$

$$\left(\frac{n}{m} + \frac{p}{m} + 1\right)x = a$$

即

$$x_0 = \frac{m}{m+n+p}a$$

$$y_0 = \frac{n}{m+n+p}a$$

$$z_0 = \frac{p}{m+n+p}a$$

这个位置 (x_0, y_0, z_0) 是 D^0 中唯一要判别的位置. 因为另一方面, f 与 $\ln f$ 在 D^0 中确实要取得极大值, 而对于这个极大点, 拉格朗日方程组确实是满足的(必要条件), 所以 (x_0, y_0, z_0) 必定是极大点.

总之, 有

$$\begin{aligned} 0 &= \min\{f(D')\} \leq f(x, y, z) \leq \max\{f(D')\} \\ &= f(x_0, y_0, z_0) \\ &= \left(\frac{a}{m+n+p}\right)^{m+n+p} \cdot m^m \cdot n^n \cdot p^p \end{aligned}$$

其中, 极小恰在 D' 的边界上取得, 而极大正好在 (x_0, y_0, z_0) 处取得.

问题 2 在平面上, 给定 3 个不在一条直线上的点 P_1, P_2, P_3 . 试确定棱锥 $Q - AP_2P_3$, 使表面积最小. 其中 Q 对平面的高 h 一定, 而以 $P_1P_2P_3$ 为底面的面积 F_Δ 一定.

提示 如果 P 是三角形上的一个点, x, y, z 是从 P 到边 a, b, c 上的垂线, 而 F_Δ 是三角形的面积 ($x < 0$, 如果以 a 边为准, 点 P 不在三角形所在的一侧, 等等), 有

$$ax + by + cz = 2F_\Delta$$

解 设 \bar{h}_i ($i = 1, 2, 3$) 是侧面三角形的高. 因为底面是事先给定的, 所以侧面积 M 必须与表面积同时为极小. 我们应用拉格朗日乘因子法, 来求

$$M = \frac{1}{2}(a\bar{h}_1 + b\bar{h}_2 + c\bar{h}_3)$$

的极小, 其中

$$\bar{h}_1^2 = h^2 + x^2$$

$$\bar{h}_2^2 = h^2 + y^2$$

$$\bar{h}_3^2 = h^2 + z^2$$

并且有(约束条件), 即

$$ax + by + cz = 2F_\Delta$$

或者

$$g(x, y, z) = ax + by + cz - 2F_\Delta = 0$$

拉格朗日乘子定理

从而,作为必要条件,得到

$$\frac{\partial M}{\partial x} + \lambda \frac{\partial g}{\partial x} = \frac{1}{2}a \cdot \frac{x}{\sqrt{h^2 + x^2}} + \lambda a = 0$$

$$\frac{\partial M}{\partial y} + \lambda \frac{\partial g}{\partial y} = \frac{1}{2}b \cdot \frac{y}{\sqrt{h^2 + y^2}} + \lambda b = 0$$

$$\frac{\partial M}{\partial z} + \lambda \frac{\partial g}{\partial z} = \frac{1}{2}c \cdot \frac{z}{\sqrt{h^2 + z^2}} + \lambda c = 0$$

由这三个方程中的第一个,得到

$$\lambda = -\frac{1}{2} \frac{x}{\sqrt{h^2 + x^2}}$$

由第二个,得到

$$\lambda = -\frac{1}{2} \frac{y}{\sqrt{h^2 + y^2}}$$

即

$$\frac{x}{\sqrt{h^2 + x^2}} = \frac{y}{\sqrt{h^2 + y^2}}$$

或者

$$x^2 h^2 + x^2 y^2 = y^2 h^2 + y^2 x^2$$

即 $x^2 = y^2$ 或者 $x = y$, 因为 $x = -y$ 不满足方程

$$\frac{x}{\sqrt{h^2 + x^2}} = \frac{y}{\sqrt{h^2 + y^2}}$$

同样得到 $x = z$. 这就是说, 只有当 $x = y = z$ 时, 才可能是一个极值点, 从而由 $g(x, y, z) = 0$, 得到

$$x = \frac{2F_\Delta}{a + b + c}$$

我们立刻考虑到, 没有一个极大点, 因为当棱锥足够“斜”时, M 就会很大.

M 是点 Q 的, 从而是 x, y, z 的连续函数.

因为一个在紧致的定义域上定义的连续函数(为什么在这里可以限制在紧致集合 D 上), 在定义域上取得最大与最小, 所以 M 必然当

$$x = y = z = \frac{2F_{\Delta}}{a + b + c}$$

时, 成为最小的.

问题 3 在平面上, 设有三个顶点 $P_1(a_1, b_1)$, $P_2(a_2, b_2)$ 与 $P_3(a_3, b_3)$, 它们不在一条直线上. 试确定平面上一个点 P , 使得它离三个点的距离之和 a 为极小.

解 对于平面的任意一点 P , 设 $r_i = \sqrt{(x - a_i)^2 + (y - b_i)^2}$ 是 P 离点 $p_i = (a_i, b_i)$ 的距离, 于是问题就在于审查函数

$$a = \sum_{i=1}^3 r_i = \sum_{i=1}^3 \sqrt{(x - a_i)^2 + (y - b_i)^2}$$

的极值点. 在这种点处, 偏导数必然为零, 即

$$\frac{\partial a}{\partial x} = \sum_{i=1}^3 \frac{x - a_i}{r_i} = \sum_i \cos \theta_i = 0 \quad (1.3)$$

$$\frac{\partial a}{\partial y} = \sum_{i=1}^3 \frac{y - b_i}{r_i} = \sum_i \sin \theta_i = 0 \quad (1.4)$$

θ_i 是介于直线 P_iP 与 x 轴间的夹角 ($0 \leq \theta_i \leq \pi$). 作为极值点来审查的是导数不存在的点 P_e 以及由上述条件得到的点 P_e . 因为当 $X = (x, y) \rightarrow \infty$ 时, $a(x, y)$ 任意变大, 所以, 我们可以取适当的 $R > 0$, 而限于在 $\|X\| < R$ 内的 X 处寻求极小值. 用 $\sin \theta_2$ 乘式(1.3), 用 $\cos \theta_2$ 乘式(1.4), 然后相减, 得到 $\theta_1 - \theta_2 = \theta_2 - \theta_3$, 类似地得到 $\theta_2 - \theta_3 = \theta_3 - \theta_1$. 按照这样, 介于每两条直线 P_1P_e, P_2P_e, P_3P_e 的夹角都必须等于 $\frac{2\pi}{3}$. 如果在

拉格朗日乘子定理

$\triangle P_1P_2P_3$ 中, 只有小于 $\frac{2\pi}{3}$ 的顶角, 具有这个性质的一个点 P_e 确实存在的. 在这种情形, P_e 位于三角形的内部. 因为 a 是连续的, a 至少取得一次极小(甚至考虑满足 $\|X\| \leq R$ 的 $X = (x, y)$ 就够了, 而 R 取得足够大). 因为 a 在 $\overline{\{P_1, P_2, P_3\}}$ 上是可微的, 指明 $a(P_e) < a(P_1), a(P_2), a(P_3)$ 就够了; 按照余弦定理, 有 $\cos \theta = -\frac{1}{2}$ 即

$$\begin{aligned}\overline{P_1P_2}^2 &= \overline{P_eP_1}^2 + \overline{P_eP_2}^2 + \overline{P_eP_1} \cdot \overline{P_eP_2} \\ &> \left(\overline{P_eP_2} + \frac{1}{2} \overline{P_eP_1} \right)^2\end{aligned}$$

与

$$\overline{P_1P_3}^2 > \left(\overline{P_eP_3} + \frac{1}{2} \overline{P_eP_1} \right)^2$$

所以

$$\begin{aligned}a(P_1) &= \overline{P_1P_2} + \overline{P_1P_3} > \overline{P_eP_1} + \overline{P_eP_2} + \overline{P_eP_3} \\ &= a(P_e)\end{aligned}$$

类似地得到

$$a(P_2) > a(P_e), a(P_3) > a(P_e)$$

这就是说, P_e 是使 a 有绝对极小的点.

如果有一个角大于或等于 $\frac{2\pi}{3}$, 那么极小就在一个

角度最大的顶点处取得; 因为条件 $\theta_1 - \theta_2 = \theta_2 - \theta_3 = \theta_3 - \theta_1$, 在平面上没有一个点能满足(这从几何上各种的情形来看就立刻得到), 作为极值点, 剩下的只有角点了. 因为在三角形中, 最大边对最大角, 所以 P_e 必然是最大角的顶点.

极小点在各种情况下都是唯一确定的.

问题4 在约束条件

$$\sum_{v=1}^n x_v^2 = 1$$

与

$$\sum_{v=1}^n a_v x_v = 0$$

其中 $\sum_{v=1}^n a_v^2 > 0$ 下, 试确定

$$\left(\sum_{v=1}^n b_v x_v \right)^2$$

的极值.

解 记 $X = (x_1, \dots, x_n)$, $A = (a_1, \dots, a_n) \neq 0$ 及 $B = (b_1, \dots, b_n)$, 于是, 约束条件及函数就成为

$$X^2 = 1, (A \perp X) = 0, \text{ 其中 } A^2 > 0$$

与

$$f(X) = (B \perp X)^2$$

所以供讨论的 X 与 $A (\neq 0)$ 相垂直, 且有长度为 1. 这只有当 \mathbf{R}^n 的维数 $n \geq 2$ 时才可能. 当 $n = 2$ 时, X 本身按约束条件除去符号是唯一确定的, 所以寻找极值, 当 $n > 2$ 时才有意义.

有 B 分解成一个与 A 成比例的分量与一个与 A 相垂直的分量

$$B = \lambda A + Y$$

由于 $(A \perp Y) = 0$, 所以

$$\lambda = \frac{(A \perp B)}{A^2}, A^2 > 0$$

与

拉格朗日乘子定理

$$Y = B - \frac{(A \perp B)}{A^2} A$$

$$\begin{aligned} f(X) &= (B \perp X)^2 = (\lambda A + Y \perp X)^2 \\ &= [\lambda(A \perp X) + (Y \perp X)]^2 = (Y \perp X)^2 \\ &= \left(B - \frac{(A \perp B)}{A^2} A \perp X \right)^2 \end{aligned}$$

这是由于 $(A \perp X) = 0$.

因为 $(X_1 \perp X_2) = |X_1| |X_2| \cos \varphi$, $f(X)$ 将是极大的, 如果 $|\cos \varphi| = 1$, 即

$$X = \mu \cdot Y = \mu \left(B - \frac{(A \perp B)}{A^2} A \right)$$

将是极小的, 如果 $\cos \varphi = 0$, 即

$$\left(X \perp B - \frac{(A \perp B)}{A^2} A \right) = (X \perp B) = 0$$

Y 等于 0 的充要条件是 B 线性相关于 A ($B = cA$ 代入).

当 $B = cA$, 有 $f(X) = (B \perp X)^2 \equiv 0$. 所以特殊情形 $B = cA$ 是不值得注意的.

现在设 $Y \neq 0$, 于是由 $X^2 = 1$, 得到

$$\mu = \pm \frac{1}{\left(B - \frac{(A \perp B)}{A^2} A \right)^2}$$

所以

$$X_{\max} = \pm \frac{A^2 B - (A \perp B) A}{\sqrt{(A^2 B - (A \perp B) A)^2}}$$

与

$$f(X_{\max}) = \left| \frac{A^2 B^2 - (A \perp B)^2}{\sqrt{(A^2 B - (A \perp B) A)^2}} \right|^2$$

对于极小点, 得到一个线性方程组, 即

$$(B \perp X_{\min}) = b_1 x_1 + \cdots + b_n x_n = 0$$

$$(A \perp X_{\min}) = a_1 x_1 + \cdots + a_n x_n = 0$$

由于 $A \neq \lambda B$, 解空间是 $n - 2$ 维的. 通过规范化条件 $X^2 = 1$, 终于得到一个解, 它与 $n - 3$ 个参数相关, 且有 $f(X_{\min}) = 0$.

(当 $n = 3$ 时, 除了符号, 解 X_{\min} 是唯一的: $X_{\min} = \pm \frac{A \times B}{|A \times B|}$).

在上述讨论得到结果的过程中, 我们没有用到微分法.

为了要得到

$$X = \pm \frac{A^2 B - (A \perp B) A}{\sqrt{(A^2 B - (A \perp B) A)^2}}$$

我们也可以应用拉格朗日乘因子的必要条件, 即

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_v} (B \perp X)^2 - \lambda_1 \frac{\partial}{\partial x_v} (A \perp X) - \\ \lambda_2 \frac{\partial}{\partial x_v} (X^2 - 1) = 0, v = 1, \dots, n \end{aligned}$$

用向量来写, 得到

$$2(B \perp X)B - \lambda_1 A - \lambda_2(2X) = 0 \quad (1.5)$$

由这个方程, 来确定 λ_1, λ_2 与 $(B \perp X)$ 是合适的.

用 X, A 以及 B 对方程 (1.5) 作数乘, 就得到

$$(X \perp 2(B \perp X)B - \lambda_1 A - \lambda_2(2X)) = (X \perp O)$$

即

$$2(B \perp X)^2 - \lambda_1(A \perp X) - \lambda_2(2X^2) = 0$$

其中 $(A \perp X) = 0$, 以及 $X^2 = 1$, 所以有

$$\lambda_2 = (B \perp X)^2 \quad (1.6)$$

$$(A \perp 2(B \perp X)B - \lambda_1 A - \lambda_2(2X)) = (A \perp O)$$

$$2(B \perp X)(A \perp B) - \lambda_1 A^2 - 2\lambda_2(A \perp X) = 0$$

即有

拉格朗日乘子定理

$$\lambda_1 = \frac{2(B+X)(A+B)}{A^2} \quad (1.7)$$

$$(B+2(B+X)B - \lambda_1 A - \lambda_2(2X)) = (B+0)$$

$$2(B+X)B^2 - \lambda_1(A+B) - 2\lambda_2(B+X) = 0$$

所以有

$$2(B+X)(B^2 - \lambda_2) = \lambda_1(A+B) \quad (1.8)$$

式(1.6),(1.7),(1.8)是三个未知数 λ_1, λ_2 与 $(B+X)$ 的三个方程. 对于 $(B+X) = 0$, 方程(1.6), (1.7), (1.8)都满足(这就得到前面讲的 X_{\min}). 现在设 $(B+X) \neq 0$. 于是得到

$$\begin{aligned}\lambda_1 &= \pm 2 \frac{(A+B)}{A^2} \cdot \frac{\overline{A^2B^2 - (A+B)^2}}{A^2} \\ \lambda_2 &= \frac{A^2B^2 - (A+B)^2}{A^2} \\ (B+X) &= \mp \frac{\overline{A^2B^2 - (A+B)^2}}{A^2} \neq 0\end{aligned}$$

而且按方程(1.5)就得到

$$X = \mp \frac{A^2B - (A+B)A}{\sqrt{A^2(A^2B^2 - (A+B)^2)}}$$

通过规范化, 最后就得到 X_{\max} .