

### Definition 1.

设  $X$  是线性赋范空间,  $M$  和  $N$  是  $X$  的两个子集, 如果存在有界线性泛函  $x^* \in X^*$  及常数  $c$  使得对所有的  $x \in M, y \in N$ , 均有

$$\langle x, x^* \rangle \geq c \geq \langle y, x^* \rangle \quad (1)$$

则称泛函  $x^*$  分离集合  $M$  与  $N$ 。

有界线性泛函  $x^*$  的几何意义是:

如果集合

$$H = \{x | x \in X, \langle x, x^* \rangle = c\}$$

是  $X$  的闭超平面, 那么式(1)就表示超平面  $H$  分离集合  $M$  与  $N$ 。

### Theorem 2.

设  $M$  是线性赋范空间  $X$  中的凸集, 点  $x_0 \in X$  不是  $M$  的内点, 则存在一个闭超平面  $H$ , 其分离  $x_0$  与  $M$ 。

这个定理的意思是存在线性泛函  $x^* \in X^*$ , 满足

$$\langle x, x^* \rangle > \langle x_0, x^* \rangle \quad (2)$$

定理说存在一点与凸集可分离, 如果这样的点形成一个凸集, 那么这两个凸集从直观上看也应该是可分离的。

下面讨论不等式约束泛函的极值问题。

设

$M$  是线性赋范空间  $X$  中的凸集合,

$f(x), \varphi_1(x), \varphi_2(x), \dots, \varphi_n(x)$  是定义在  $M$  上的凸函数。

讨论极值问题:

$$\begin{aligned} \min: & f(x), & x \in M \\ \text{s.t.} & \varphi_i(x) \leq 0, & i = 1, 2, \dots, n, \quad x \in M \end{aligned} \quad (3)$$

这是不等式约束泛函的极值问题。

### Theorem 3.

(Kuhn-Tucker 鞍点定理) 设  $\tilde{x}$  是不等式约束最小值问题 (3) 的解, 那么存在  $\tilde{\lambda} \geq 0$ , 使得

$$L(\tilde{x}, \lambda) \leq L(\tilde{x}, \tilde{\lambda}) \leq L(x, \tilde{\lambda}) \quad (4)$$

和

$$\langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle \geq 0 \quad (5)$$

对于所有 $\lambda \geq 0$ 和 $x \in M$ 均成立，其中

$$\begin{aligned} L(x, \lambda) &= f(x) + \langle \varphi(x), \lambda \rangle \\ \varphi(x) &= (\varphi_1(x), \varphi_2(x), \dots, \varphi_m(x)) \\ \lambda &= (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m) \in R^m \end{aligned}$$

**Proof.**

首先指出，方程组

$$\begin{cases} f(x) - f(\tilde{x}) < 0 \\ \varphi(x) \leq 0 \end{cases}$$

在集合 $M$ 中无解，因为约束最小值点 $\tilde{x}$ 在 $M$ 内。

对于每一个 $x \in M$ , 定义集合 $V_x$ :

$$V_x = \left\{ \begin{pmatrix} v_0 \\ \mathbf{v} \end{pmatrix} \mid v_0 \in R, \mathbf{v} \in R^m, 0 \leq f(x) - f(\tilde{x}) < v_0, \varphi(x) < \mathbf{v} \right\}$$

定义

$$V = \bigcup_{x \in M} V_x$$

由假设， $V$ 不包括原点，集合 $V$ 是凸的， $\begin{pmatrix} v_0^1 \\ \mathbf{v}^1 \end{pmatrix} \in V_{x_1}, \begin{pmatrix} v_0^2 \\ \mathbf{v}^2 \end{pmatrix} \in V_{x_2}$ ，意味着 $\begin{pmatrix} v_0^\theta \\ \mathbf{v}^\theta \end{pmatrix} \in V_{x_\theta}, 0 < \theta < 1$ ，其中

$$\begin{aligned} v_0^\theta &= \theta v_0^1 + (1 - \theta) v_0^2 \\ \mathbf{v}^\theta &= \theta \mathbf{v}^1 + (1 - \theta) \mathbf{v}^2 \\ x_\theta &= \theta x_1 + (1 - \theta) x_2 \end{aligned}$$

对于不包含零点的凸集 $V$ ，由定理2知，存在 $\tilde{\lambda}_0, \tilde{\lambda}$ 满足

$$\tilde{\lambda}_0 v^0 + \langle \tilde{\lambda}, \mathbf{v} \rangle > \tilde{\lambda}_0 \cdot 0 + \langle \tilde{\lambda}, 0 \rangle = 0 \quad (6)$$

对于所有的 $\begin{pmatrix} v^0 \\ \mathbf{v} \end{pmatrix} \in V, (\tilde{\lambda}_0, \tilde{\lambda}) \neq 0$ ,

在式(6)中，因为 $v^0$ 和 $\mathbf{v}$ 的每一个分量可以取任意大于零的数，为了保持这个不等式恒成立，那么必定有 $\tilde{\lambda}_0 \geq 0, \tilde{\lambda} \geq 0$ 。(由于 $\mathbf{v}$ 的分量可能会小于0, 因此,  $\tilde{\lambda}_0 > 0$ )，对于任意 $\varepsilon > 0$ ，取

$$v^0 = f(x) - f(\tilde{x}) + \varepsilon, \mathbf{v} = \varphi(x) + \boldsymbol{\mu}$$

其中 $\boldsymbol{\mu} = \varepsilon(1, 1, \dots, 1)^T$ , 则式(6)成为

$$\tilde{\lambda}_0 [f(x) - f(\tilde{x})] + \tilde{\lambda}_0 \varepsilon + \langle \tilde{\lambda}, \varphi(x) \rangle + \varepsilon \sum_{i=1}^m \tilde{\lambda}_i > 0$$

因为 $\varepsilon$ 是任意的，有

$$\tilde{\lambda}_0 [f(x) - f(\tilde{x})] + \langle \tilde{\lambda}, \varphi(x) \rangle \geq 0 \quad (7)$$

由 $\tilde{\lambda} \geq 0, \varphi(x) \leq 0$ , 得 $\langle \tilde{\lambda}, \varphi(x) \rangle \leq 0$ ，对所有 $M$ 中的 $x$ 均成立。得

$$\langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle \leq 0$$

在式(7)中令 $x = \tilde{x}$ ,则得

$$\langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle \geq 0$$

鉴于以上两个不等式, 得

$$\langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle = 0 \quad (8)$$

由式(7)(8)得

$$\tilde{\lambda}_0 f(\tilde{x}) + \langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle \leq \tilde{\lambda}_0 f(x) + \langle \tilde{\lambda}, \varphi(x) \rangle \quad (9)$$

这就是要证明的式(4)右端的不等式。

因为 $\varphi(\tilde{x}) \leq 0$ , 那么对于任意 $\lambda \geq 0$ , 有 $\langle \lambda, \varphi(\tilde{x}) \rangle \leq 0$ , 所以

$$\tilde{\lambda}_0 f(\tilde{x}) + \langle \lambda, \varphi(\tilde{x}) \rangle \leq \tilde{\lambda}_0 f(\tilde{x}) = \tilde{\lambda}_0 f(\tilde{x}) + \langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle \quad (10)$$

这是式(4)左端的不等式。

现证明 $\tilde{\lambda}_0 > 0$ 。否则, 如果 $\tilde{\lambda}_0 = 0$ ,由式(8)(9), 有

$$0 \leq \langle \tilde{\lambda}, \varphi(x) \rangle$$

由已知条件 $\varphi(x) < 0$ 或 $\langle \tilde{\lambda}, \varphi(x) \rangle < 0$ ,与上式矛盾, 所以 $\tilde{\lambda}_0 > 0$ 。

对于充分性, 如果 $\langle \tilde{\lambda}, \tilde{x} \rangle, \tilde{\lambda} \geq 0, \tilde{x} \in M$ 满足鞍点定理式(4)(5),那么 $\tilde{x}$ 是约束最小值问题的解。

实际上由不等式(10)得

$$\langle \lambda - \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle \leq 0 \quad \forall \lambda \geq 0 \quad (11)$$

由此推得 $\varphi(\tilde{x}) \leq 0$ ,再由 $\tilde{\lambda} > 0$ 得到 $\langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle \leq 0$ , 在式(11)中令 $\lambda = 0$ , 则得 $\langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle \geq 0$ ,由最后两式得

$$\langle \tilde{\lambda}, \varphi(\tilde{x}) \rangle = 0$$

于是, 由不等式(9)得

$$f(\tilde{x}) \leq f(x) + \frac{1}{\tilde{\lambda}_0} \langle \tilde{\lambda}, \varphi(x) \rangle$$

因为

$$\langle \tilde{\lambda}, \varphi(x) \rangle < 0, \tilde{\lambda}_0 > 0,$$

所以

$$f(\tilde{x}) \leq f(x), \forall x \in M, \varphi(x) < 0,$$

即 $\tilde{x}$ 是约束问题的最小点。由前述的充分性论证发现, 完全不需要凸性的要求。  $\square$

#### Theorem 4.

(Kuhn-Tucker鞍点定理的微分形式)

令 $f$ 和 $\varphi_i, 1 \leq i \leq m$ 在一个包含元素 $\tilde{x}$ 的开集上伽脱可微, 如果 $\tilde{x}$ 使得 $f(x)$ 在约束条件

$$\varphi_i(x) \leq 0, 1 \leq i \leq m$$

下取最小值, 那么存在非负拉格朗日乘子 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 满足下面方程

$$\begin{aligned} \nabla f(\tilde{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i \nabla \varphi_i(\tilde{x}) &= 0 \\ \sum_{i=1}^m \lambda_i \varphi_i(\tilde{x}) &= 0 \quad \lambda_i \geq 0, 1 \leq i \leq m \end{aligned}$$

与等式约束不同的是, 不等式约束的拉格朗日乘子是大于或等于零的, 即 $\lambda \in R_+^m$ 。