

1.3 凸集、凸函数、凸规划

1.3.1 凸集

定义1.3.1 给定非空集合 $F \subseteq R^n$, 如果 $\forall x, y \in F, \alpha \in [0, 1]$ 都有
 $\alpha x + (1 - \alpha)y \in F$ 称为 x 与 y 的凸组合

那么称 F 为 R^n 中的一个凸集。如果凸集为开集, 则称为开凸集; 若凸集为闭集, 则称为闭凸集。

规定: 空集为凸集;

注: 单点集与 R^n 为凸集

例1.3.1 假设 $\omega \in R^n \setminus \{0\}, \beta \in R$, 证明下面的集合为凸集

- 1). 超平面 $H = \{x \in R^n \mid \omega^T x = \beta\}$;
- 2). 闭半空间 $\{x \in R^n \mid \omega^T x \geq \beta\}$ 和 $\{x \in R^n \mid \omega^T x \leq \beta\}$;
- 3). 开半空间 $\{x \in R^n \mid \omega^T x > \beta\}$ 和 $\{x \in R^n \mid \omega^T x < \beta\}$;
- 4). 超球 $B = \{x \in R^n \mid \|x\| \leq \beta\}$, 其中 $\beta \geq 0$.

命题1.3.1 假设 $F_i \subseteq R^n$ 为凸集且 $\beta_i \in R$ (其中 $i \in \{1, 2, \dots, p\}$).则下列集合均为凸集

1)交集 $F := F_1 \cap F_2 \cap \dots \cap F_p$

2) 集合 $\beta_1 F_1 := \{\beta_1 x \mid x \in F_1\}$;

3)和集 $F_1 + F_2 := \{x + y \mid x \in F_1, y \in F_2\}$;

4)集合 $\sum_{i=1}^p \beta_i F_i$;

证明: 1) $\forall x, y \in F, \forall \alpha \in [0, 1]$

$\forall x, y \in F_i, \alpha x + (1 - \alpha)y \in F_i (i = 1, 2, \dots, p)$

$\alpha x + (1 - \alpha)y \in F$

因此 F 为凸集。

定理1.3.1 非空集合 $F \subseteq R^n$ 为凸集 $\Leftrightarrow \forall x_i \in F$ 及任意满足 $\sum_i^p \alpha_i = 1$

的非负实数 $\alpha_i (i \in \{1, 2, \dots, p\})$ 且 $p \geq 2$ 的正整数) 都有 $\sum_{i=1}^p \alpha_i x_i \in F$.

证明：由凸集定义得定理的充分性。下用归纳法证明必要性。

$p = 2$ 时由定义知结论成立；

假设 $p = k$ 时结论成立，下证 $p = k + 1$ 时结论成立。

对 $\forall x^i \in F$, $\sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i = 1$ 的非负实数 $\alpha_i (i \in \{1, 2, \dots, k, k+1\})$, 则

$$\sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i x^i = \left(\sum_{i=1}^k \alpha_i x^i \right) + \alpha_{k+1} x^{k+1} = (1 - \alpha_{k+1}) \left(\sum_{i=1}^k \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_{k+1}} x^i \right) + \alpha_{k+1} x^{k+1}$$

由 $\sum_{i=1}^k \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_{k+1}} = 1$, $\frac{\alpha_i}{1 - \alpha_{k+1}} \geq 0$ 及归纳假设知 $\sum_{i=1}^k \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_{k+1}} x^i \in F$,

因此 $(1 - \alpha_{k+1}) \left(\sum_{i=1}^k \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_{k+1}} x^i \right) + \alpha_{k+1} x^{k+1} \in F$,

即 $\sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i x^i \in F$

有归纳原理知结论成立。

定义1.3.2

假设 $F_1, F_2 \subseteq R^n$ 为两个非空凸集。如果存在非零向量 $\omega \in R^n$ 和实数 t , 使得

1) 对 $\forall x \in F_1, y \in F_2$ 都有 $\omega^T x \geq t$ 且 $\omega^T y \leq t$, 则称超平面

$\pi := \{x \in R^n \mid \omega^T x = t\}$ 分离集合 F_1 和 F_2 ;

2) 对 $\forall x \in F_1, y \in F_2$ 都有 $\omega^T x > t$ 且 $\omega^T y < t$, 则称超平面

$\pi := \{x \in R^n \mid \omega^T x = t\}$ 严格分离集合 F_1 和 F_2 ;

定理1.3.2 (点与凸集分离定理)

设 F 为 R^n 中的非空闭凸集, $x^0 \in R^n$ 且 $x^0 \notin F$, 则存在 R^n 中的超平面严格分离集合 F 和点 $\{x^0\}$.

证明：记 $\Omega := \{y | y = x - x^0, x \in F\}$ 。显然, $0 \notin \Omega$ 。

对任意 $y^1, y^2 \in \Omega$, 存在 $x^1, x^2 \in F$ 使得 $y^1 = x^1 - x^0; y^2 = x^2 - x^0$;

从而对 $\forall \alpha \in [0, 1], \alpha y^1 + (1 - \alpha)y^2 = \alpha x^1 + (1 - \alpha)x^2 - x^0$

由 F 为凸集知 $\alpha x^1 + (1 - \alpha)x^2 \in F$, 进而 $\alpha y^1 + (1 - \alpha)y^2 \in \Omega$. 因此 Ω 为凸集。

对 $\forall \delta > 0$, 记 $N_\delta(0) := \{y \in R^n | \|y\|_2 \leq \delta\}$ 。

选取适当的 $\delta > 0$, 使得 $N_\delta(0) \cap \Omega$ 为非空有界闭集,

所以连续函数 $\|y\|_2$ 在 $N_\delta(0) \cap \Omega$ 可达到最小值。记其为 \hat{y} ,

则对任意 $y \in \Omega$ 都有 $\|\hat{y}\|_2 \leq \|y\|_2$ 。

因此对 $\forall \varepsilon \in [0, 1], \forall y \in \Omega, \|\hat{y}\|_2 \leq \|\varepsilon y + (1 - \varepsilon)\hat{y}\|_2$,

$$\text{即 } \hat{y}^T \hat{y} \leq (\varepsilon y + (1 - \varepsilon)\hat{y})^T (\varepsilon y + (1 - \varepsilon)\hat{y}) = \varepsilon^2 y^T y + 2\varepsilon(1 - \varepsilon)\hat{y}^T y + (1 - \varepsilon)^2 \hat{y}^T \hat{y}$$

$$= \varepsilon^2 (y^T y - 2\hat{y}^T y + \hat{y}^T \hat{y}) + 2\varepsilon\hat{y}^T y + \hat{y}^T \hat{y} - 2\varepsilon\hat{y}^T \hat{y}$$

$$= \varepsilon^2 \|y - \hat{y}\|_2^2 + 2\varepsilon(y - \hat{y})^T \hat{y} + \hat{y}^T \hat{y}.$$

从而 $\varepsilon^2 \|y - \hat{y}\|_2^2 + 2\varepsilon(y - \hat{y})^T \hat{y} \geq 0$.

由 ε 的任意性可得 $(y - \hat{y})^T \hat{y} \geq 0$, 即 $y^T \hat{y} \geq \|\hat{y}\|_2^2$.

对 $\forall x \in F$, 记 $y := x - x^0$, 则对 $\forall x \in F$ 都有 $(x - x^0)^T \hat{y} \geq \|\hat{y}\|_2^2$,

即 $x^T \hat{y} \geq (x^0)^T \hat{y} + \|\hat{y}\|_2^2$.

令 $\omega = \hat{y}$, $t = (x^0)^T \hat{y} + \frac{1}{2} \|\hat{y}\|_2^2$, 则 $\omega^T x > t$, $\omega^T x^0 < t$.

因此超平面 $\pi := \{x \in R^n : \omega^T x = t\}$ 可严格分离集合 F 与点 x^0 .

引例1.3.1 (Farkas引理) 设 $A \in R^{m \times n}, b \in R^n$, 则不等式组

$$Ax \leq 0, b^T x > 0 \quad (1)$$

$$A^T y = b, y \geq 0 \quad (2)$$

有且仅有一组有解。

证明：假设(2)有解，即存在 $y \in R^m$ 使得 $A^T y = b, y \geq 0$ 。

若(1)有解即存在 $x \in R^n$ 使得 $Ax \leq 0$, 则

$$b^T x = (A^T y)^T x = y^T Ax \leq 0.$$

从而(2)有解则(1)必无解。

若(2)无解下证(1)有解。

记 $\Omega := \{z : A^T y \mid y \geq 0\}$ 则 $\Omega \subseteq R^n$ 为非空闭凸集且 $b \notin \Omega$ 。

由定理1.3.2知，存在 $\omega \in R^n, t \in R$ 使得

$$\omega^T b > t, \omega^T z < t, \forall z \in \Omega. \text{由 } 0 \in \Omega \text{ 知 } t > 0.$$

$$t > \omega^T z = \omega^T (A^T y) = y^T A\omega, y \geq 0.$$

由 y 的任意性知， $A\omega \leq 0, b^T \omega > 0$. 从而 ω 为(1)的解。

定理1.3.3 设 p 和 q 是两个非负整数, $u^0, u^1, \dots, u^p, v^1, \dots, v^q \in R^n$, 则等式与不等式组

$$d^T u^0 < 0, \quad d^T u^i = 0 (i \in \{1, 2, \dots, p\}), \quad d^T v^i \geq 0 (i \in \{1, 2, \dots, q\}) \quad (1)$$

无解

\Leftrightarrow 存在实数 $\alpha_i (i \in \{1, 2, \dots, p\})$ 和非负实数 $\beta_i (i \in \{1, 2, \dots, q\})$ 使得;

$$u^0 = \sum_{i=1}^p \alpha_i u^i + \sum_{i=1}^q \beta_i v^i \quad (2)$$

证明: $d^T u^i = 0 \Leftrightarrow d^T u^i \geq 0, (-d)^T u^i \geq 0, (i = 1, 2, \dots, p)$;

令 $A = (-u^1, \dots, -u^p, u^1, \dots, u^p, -v^1, \dots, -v^q)^T$, 则(1)可写成
 $Ad \leq 0, (-u^0)^T d > 0$.

由Farkas引理,(1)无解 \Leftrightarrow 存在 $(x, y, z) \in R_+^p \times R_+^p \times R_+^q$ 使得

$$-u^0 = A^T \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^p x_i (-u^i) + \sum_{i=1}^p y_i u^i + \sum_{i=1}^q z_i (-v^i).$$

令 $\alpha_i := x_i - y_i (i = 1, 2, \dots, p), \beta_i := z_i \geq 0 (i = 1, \dots, q)$ 则

$$u^0 = \sum_{i=1}^p \alpha_i u^i + \sum_{i=1}^q \beta_i v^i.$$

1.3.2 凸函数

1 定义: 设 $F \subseteq R^n$ 为非空凸集, 给定函数 $f: F \rightarrow R$,

(1) 若对任意的 $x, y \in F$ 及任意的 $\alpha \in [0, 1]$ 有:

$$f(\alpha x + (1 - \alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y)$$

则称函数 f 为凸集 F 上的凸函数

(2) 若对任意的 $x, y \in F$ 且 $x \neq y$, 及任意的 $\alpha \in (0, 1)$ 有:

$$f(\alpha x + (1 - \alpha)y) < \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y)$$

则称函数 f 为凸集 F 上的严格凸函数

(3) 若存在常数 $c > 0$, 使得对任意的 $x, y \in F$ 及任意的 $\alpha \in (0, 1)$ 有:

$$f(\alpha x + (1 - \alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y) - c\alpha(1 - \alpha)\|x - y\|^2$$

则称函数 f 为凸集 F 上的强凸函数 (一致凸函数)

例. 给定向量 $c \in R^n$. 证明线性函数 $f(x) = c^T x$ 即是凸函数又是凹函数.

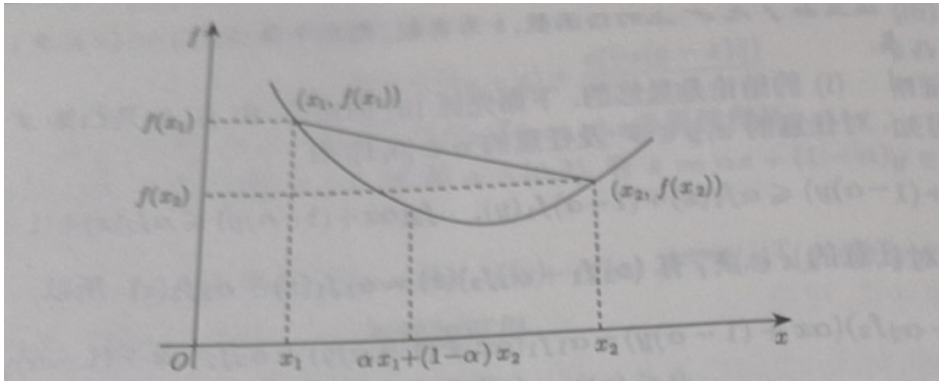
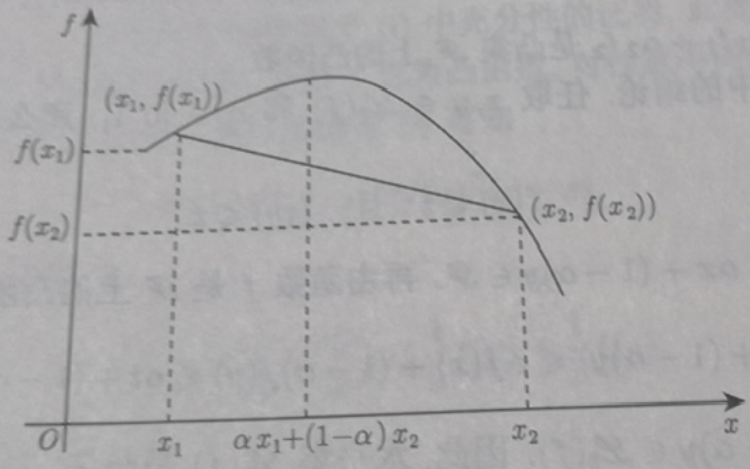


图 1-1



凸函数的性质

命题1.3.2

设 $F \subseteq R^n$ 是凸集, 则:

- (1) 函数 f 是 F 上的(严格)凸函数 $\Leftrightarrow -f$ 是 F 上的(严格)凹函数;
- (2) 设函数 f_1, f_2 是 F 上的凸函数, 实数 $\alpha_1, \alpha_2 \geq 0$, 则函数 $\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2$ 是 F 上的凸函数;
- (3) 设函数 f 是 F 上的凸函数, t 为实数, 则水平集

$$L_t(f) = \{x \in F : f(x) \leq t\}$$

是凸集.

证明：

(2)由 f_1, f_2 是凸集 F 上的凸函数知, 对 $\forall x, y \in F, \forall \alpha \in [0, 1]$

$$f_1(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha f_1(x) + (1-\alpha)f_1(y);$$

$$f_2(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha f_2(x) + (1-\alpha)f_2(y);$$

由 $(\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2)(z) = \alpha_1 f_1(z) + \alpha_2 f_2(z)$ 得

$$(\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2)(\alpha x + (1-\alpha)y)$$

$$= \alpha_1 f_1(\alpha x + (1-\alpha)y) + \alpha_2 f_2(\alpha x + (1-\alpha)y)$$

$$\leq \alpha_1 \alpha f_1(x) + \alpha_1 (1-\alpha) f_1(y) + \alpha_2 \alpha f_2(x) + \alpha_2 (1-\alpha) f_2(y)$$

$$= \alpha(\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2)(x) + (1-\alpha)(\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2)(y)$$

(3) $\forall x, y \in L_t(f), \forall \alpha \in [0, 1], f(x) \leq t, f(y) \leq t.$

由 F 为凸集, $\alpha x + (1-\alpha)y \in F$

$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1-\alpha)f(y) \leq t$$

所以 $L_t(f)$ 为凸集。

两个判别准则

定理1.3.4 (一阶判别定理)

设函数 f 在凸集 $F \subseteq R^n$ 上可微, 则:

(1) f 在 F 上为凸函数 \Leftrightarrow 对任意的 $x, y \in F$ 有:

$$f(y) - f(x) \geq \nabla f(x)^T (y - x).$$

(2) f 在 F 上为严格凸函数 \Leftrightarrow 对任意不同的 $x, y \in F$ 有:

$$f(y) - f(x) > \nabla f(x)^T (y - x).$$

证明： (定理 1.3.4)

(1) $\Rightarrow \forall x, y \in F, \forall \alpha \in [0, 1]$

$f(\alpha y + (1 - \alpha)x) \leq \alpha f(y) + (1 - \alpha)f(x)$, 即

$f(x + \alpha(y - x)) \leq f(x) + \alpha[f(y) - f(x)]$.

由一阶泰勒展开式得：

$f(x + \alpha(y - x)) = f(x) + \alpha \nabla f(x)^T (y - x) + o(\|\alpha(y - x)\|)$.

所以 $f(y) - f(x) \geq \nabla f(x)^T (y - x) + \frac{o(\|\alpha(y - x)\|)}{\alpha}$.

令 $\alpha \rightarrow 0$ 得 $f(y) - f(x) \geq \nabla f(x)^T (y - x)$.

$\Leftarrow \forall x, y \in F, \forall \alpha \in [0, 1]$ 有 $z := \alpha x + (1 - \alpha)y \in F$.

$f(x) - f(z) \geq \nabla f(z)^T (x - z)$;

$f(y) - f(z) \geq \nabla f(z)^T (y - z)$;

两式分别乘 α , $(1 - \alpha)$ 并相加得： $\alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y) - f(z) \geq 0$

即 $f(\alpha x + (1 - \alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y)$.

因此 f 在 F 上是凸函数。

(2) 充分性类似与 (1) 的证明。

“ \Rightarrow ” $f(x)$ 为严格凸函数则 $f(x)$ 必为凸函数，从而

$\forall x, y \in F$ 且 $x \neq y$, 令 $z = \frac{1}{2}(x+y)$ 则 $z \in F$ 且

$$f(z) - f(x) \geq \nabla f(x)^T (z - x).$$

$$f(z) = f\left(\frac{1}{2}x + \frac{1}{2}y\right) < \frac{1}{2}f(x) + \frac{1}{2}f(y).$$

$$\text{所以 } \frac{1}{2}f(x) + \frac{1}{2}f(y) > f(x) + \nabla f(x)^T (z - x).$$

整理即得

$$f(y) - f(x) > \nabla f(x)^T (y - x).$$

定理1.3.5 (二阶判别定理)

设在开凸集 $F \subseteq R^n$ 内函数 f 二阶可微, 则:

- (1) f 在 F 内为凸函数 \Leftrightarrow 任意的 $x \in F$, $\nabla^2 f(x)$ 半正定.
- (2) 若 $\forall x \in F$, $\nabla^2 f(x)$ 正定, 则 f 在 F 内为严格凸函数.

证明：定理1.3.5

(1) $\Rightarrow \forall x \in F, 0 \neq y \in R^n$, 由 F 是开集知存在 $\varepsilon > 0$ 使得
 $\forall \alpha \in (-\varepsilon, \varepsilon), x + \alpha y \in F$.

由定理1.3.4, $f(x + \alpha y) \geq f(x) + \alpha \nabla f(x)^T y$.

由Taylor展式得,

$$f(x + \alpha y) = f(x) + \alpha \nabla f(x)^T y + \frac{1}{2} \alpha^2 y^T \nabla^2 f(x) y + o(\|\alpha y\|^2).$$

$$\text{所以 } y^T \nabla^2 f(x) y + \frac{o(\|\alpha y\|^2)}{2\alpha^2} \geq 0.$$

令 $\alpha \rightarrow 0$ 得 $y^T \nabla^2 f(x) y \geq 0$. 由 y 的任意性得 $\nabla^2 f(x)$ 正半定。

$\Leftarrow \forall x, y \in F$ 及 $\nabla^2 f(x)$ 对称正半定得

$$f(y) = f(x) + \nabla f(x)^T (y - x) + \frac{1}{2} (y - x)^T \nabla^2 f(\xi) (y - x)$$

$$\geq f(x) + \nabla f(x)^T (y - x), \text{ 其中 } \xi = x + t(y - x), t \in (0, 1).$$

因此 f 在 F 上是凸函数。

定理1.3.6 (强凸函数的判定定理)

设 $f: R^n \rightarrow R$ 二次连续可微, 则:

f 是强凸函数 $\Leftrightarrow \nabla^2 f(x)$ 一致正定

注: $\nabla^2 f(x)$ 一致正定:

即存在常数 $c > 0$ 使得: $d^T \nabla^2 f(x) d \geq c \|d\|^2, (\forall x, d \in R^n)$

1.3.3 凸规划

1. 定义：设 $F \subseteq R^n$ 为凸集， $f: F \rightarrow R$ 为凸函数，则称

$$\min_{x \in F} f(x) \text{ 为凸规划问题。}$$

2 凸规划的性质：

定理 1.3.7

- (1) 凸规划问题的任一局部最优解 x^* 为其全局最优解；
- (2) 凸规划问题的最优解集 S 为凸集；
- (3) 若函数 f 为非空凸集 F 上的严格凸函数，且凸规划问题存在全局最优解，则其全局最优解唯一。

证明: (1)(反证法)假设 x^* 是凸优化问题的局部但非全局最优解, 则至少存在一个 $y^* \in F$ 使得 $f(y^*) < f(x^*)$.

由函数 f 为凸函数, F 为凸集得, 对任意 $\alpha \in [0, 1]$,

$$\begin{cases} \alpha y^* + (1-\alpha)x^* \in F; \\ f(\alpha y^* + (1-\alpha)x^*) \leq \alpha f(y^*) + (1-\alpha)f(x^*) < f(x^*). \end{cases}$$

当 $\alpha \rightarrow 0^+$ 时, $\alpha y^* + (1-\alpha)x^* \rightarrow x^*$.

因此在充分靠近 x^* 时 $f(\alpha y^* + (1-\alpha)x^*) < f(x^*)$ 这与 x^* 为局部最优点矛盾。

(2)由空集与单元素集合为凸集, 不妨设凸规划问题的最优解集 S 至少含两个元素. 假设 $x^*, y^* \in S$, 则 $\forall \alpha \in [0, 1]$ 有 $\alpha x^* + (1-\alpha)y^* \in F$ 且

$$f(\alpha x^* + (1-\alpha)y^*) \leq \alpha f(x^*) + (1-\alpha)f(y^*) = f(x^*) = \min_{x \in F} f(x).$$

因此 $\alpha x^* + (1-\alpha)y^* \in S$.

(3)(反证法)假设全局最优点不唯一, 则 $\exists x^*, y^* \in S$ 且 $x^* \neq y^*$.

显然 $x^*, y^* \in F$ 且 $f(x^*) = f(y^*)$.

$\forall \alpha \in [0, 1], \alpha x^* + (1 - \alpha)y^* \in S$ 且

$$f(\alpha x^* + (1 - \alpha)y^*) < \alpha f(x^*) + (1 - \alpha)f(y^*) = f(x^*)$$

这与 x^* 为全局最优点矛盾, 所以凸规划问题有唯一最优解。