

## 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

$$\alpha x + (1 - \alpha)y \in F \quad \text{称为}x\text{与}y\text{的凸组合}$$

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  $\beta \geq 0$ .

证1)  $\forall x, y \in H$ , 有  $\omega^T x = \beta$ ,  $\omega^T y = \beta$ . 对  $\forall \alpha \in [0, 1]$ , 有

$$\begin{aligned}\omega^T (\alpha x + (1-\alpha)y) &= \alpha \omega^T x + (1-\alpha) \omega^T y \\ &= \alpha \beta + (1-\alpha) \beta = \beta,\end{aligned}$$

从而  $\alpha x + (1-\alpha)y \in H$ , 故超平面  $H$  为凸集.

### 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  $\beta_i F_i := \{\beta_i x \mid x \in F_i\};$

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) 任取 $x, y \in F$ , 则 $x, y \in F_i$  ( $i = 1, 2, \dots, p$ ).

对 $\forall \alpha \in [0, 1]$ , 因为 $F_i$ 是凸集, 因此有  $\alpha x + (1 - \alpha)y \in F_i$  ( $i = 1, 2, \dots, p$ )

故  $\alpha x + (1 - \alpha)y \in F_1 \cap F_2 \cap \dots \cap F_p = F$ ,

所以 $F$ 为凸集.

**定理1.3.1** 非空集合  $F \subseteq R^n$  为凸集  $\Leftrightarrow$  对  $\forall x_i \in F$  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  $\forall x^i \in F,$  以及满足  $\sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i = 1$  的非负实数  $\alpha_i (i \in \{1, 2, \dots, k, k + 1\}),$  有

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

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  $\sum_{i=1}^k \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_{k+1}} x^i \in F$ ,

再根据凸集的定义有  $(1 - \alpha_{k+1}) \left( \sum_{i=1}^k \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_{k+1}} x^i \right) + \alpha_{k+1} x^{k+1} \in F$ ,

即  $\sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i x^i \in F$ . 由归纳法原理知结论成立.

## 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

$\pi := \{x \in R^n \mid \omega^T x = t\}$  分离凸集 $F_1$ 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

$\pi := \{x \in R^n \mid \omega^T x = t\}$  严格分离凸集 $F_1$ 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 $\Omega := \{y \mid y = x - x^0, x \in F\}$ . 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 $\alpha x^1 + (1 - \alpha)x^2 \in F$ , 因而 $\alpha y^1 + (1 - \alpha)y^2 \in \Omega$ , 故 $\Omega$ 为凸集.

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

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  $\hat{y} (\in \Omega)$ ,

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

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

$$\begin{aligned} \hat{y}^T \hat{y} &\leq (\varepsilon y + (1 - \varepsilon)\hat{y})^T (\varepsilon y + (1 - \varepsilon)\hat{y}) = \varepsilon^2 y^T y + 2\varepsilon(1 - \varepsilon)\hat{y}^T y + (1 - \varepsilon)^2 \hat{y}^T \hat{y} \\ &= \varepsilon^2 (y^T y - 2\hat{y}^T y + \hat{y}^T \hat{y}) + 2\varepsilon\hat{y}^T y + \hat{y}^T \hat{y} - 2\varepsilon\hat{y}^T \hat{y} \\ &= \varepsilon^2 \|y - \hat{y}\|^2 + 2\varepsilon(y - \hat{y})^T \hat{y} + \hat{y}^T \hat{y}. \end{aligned}$$

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

由  $\varepsilon \in [0, 1]$  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  $y := x - x^0 (\in \Omega)$ , 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  $\pi := \{x \in R^n : \omega^T x = t\}$  可严格分离凸集  $F$  与点  $x^0$ .

### 引理1.3.1 (Farkas引理)

设  $A \in R^{m \times n}$ ,  $b \in R^n$ , 则不等式组  $Ax \leq 0, b^T x > 0$ , (1)

与不等式组  $A^T y = b, y \geq 0$  (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

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

从而若(2)有解, 则(1)必无解.

若(2)无解, 下证(1)有解.

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

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

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

由 $y$ 中分量可以任意大可知,  $A\omega \leq 0$ ; 又 $b^T \omega > t > 0$ , 从而 $\omega$ 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

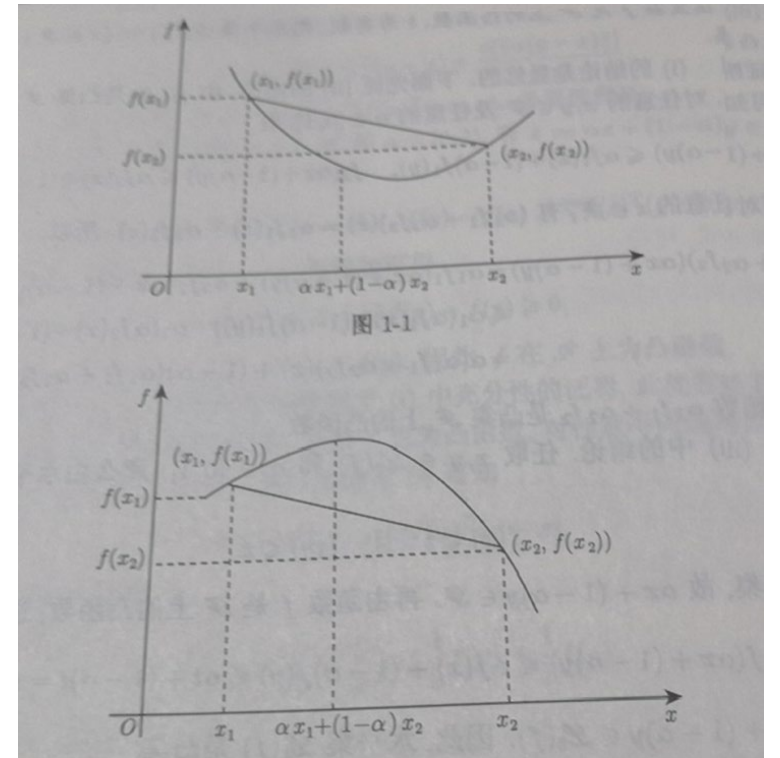
$$f(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1-\alpha)f(y)$$

则称函数 $f$ 为凸集 $F$ 上的凸函数。

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

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

则称函数 $f$ 为凸集 $F$ 上的凹函数。



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



(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）。

# 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 $\forall x, y \in F, \forall \alpha \in [0, 1]$ , 有

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

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

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

$$\begin{aligned} & (\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2)(\alpha x + (1-\alpha)y) \\ &= \alpha_1 f_1(\alpha x + (1-\alpha)y) + \alpha_2 f_2(\alpha x + (1-\alpha)y) \\ &\leq \alpha_1 \alpha f_1(x) + \alpha_1 (1-\alpha) f_1(y) + \alpha_2 \alpha f_2(x) + \alpha_2 (1-\alpha) f_2(y) \\ &= \alpha (\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2)(x) + (1-\alpha) (\alpha_1 f_1 + \alpha_2 f_2)(y) \end{aligned}$$

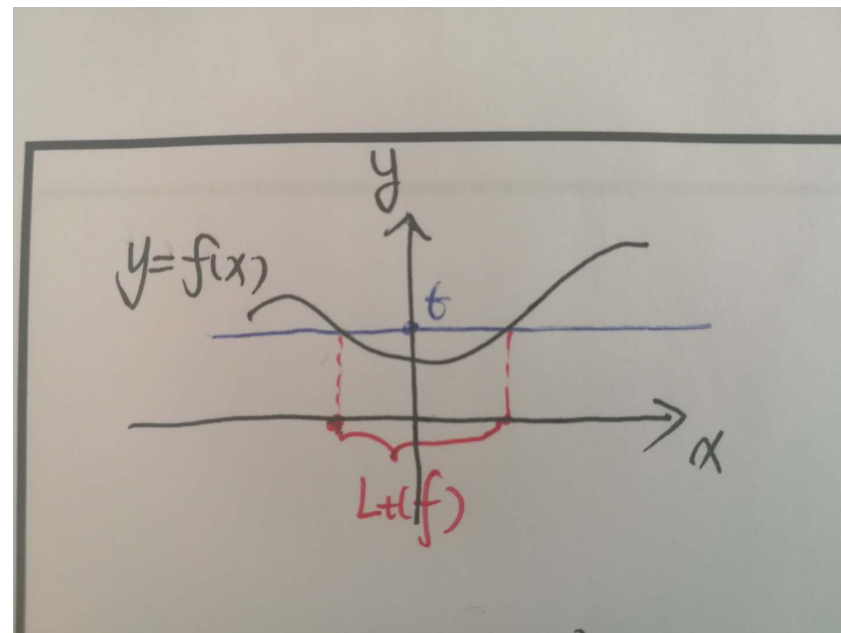
**证明:**

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

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。



## 可微凸函数的两个判别准则

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)**

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

一方面,  $f(\alpha y + (1-\alpha)x) \leq \alpha f(y) + (1-\alpha)f(x)$ , 即  
 $f(x + \alpha(y-x)) \leq f(x) + \alpha[f(y) - f(x)]$ .

另一方面, 由一阶泰勒展开式, 得

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

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

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

充分性:

$\Leftarrow \forall x, y \in F, \forall \alpha \in [0, 1],$  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  $\alpha, (1 - \alpha)$  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) 充分性的证明类似于 (1) 的证明, 下面只证明必要性。**

“ $\Rightarrow$ ”  $f(x)$  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

$f(z) - f(x) \geq \nabla f(x)^T (z - x)$ ; (由 (1) 的结论)

$f(z) = f(\frac{1}{2}x + \frac{1}{2}y) < \frac{1}{2}f(x) + \frac{1}{2}f(y)$ . (由  $f$  严格凸)

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

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



### 定理1.3.5 (二阶判别定理)

设函数  $f$  在开凸集  $F \subseteq R^n$  内二阶可微, 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  $F$  是开集可知存在  $\varepsilon > 0$ , 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.

### 证明：定理1.3.5

(1)  $\Leftarrow \forall x, y \in F$ , 由Taylor展开式

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

其中  $\xi = x + t(y - x)$ ,  $t \in (0, 1)$ .

$\geq f(x) + \nabla f(x)^T (y - x)$ , (由  $\nabla^2 f(x)$  对称半正定)

因此  $f$  在  $F$  上是凸函数. (由定理1.3.4一阶判定条件)

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  $d^T \nabla^2 f(x) d \geq c \|d\|^2, (\forall x, d \in R^n)$

备注: 设  $A$  为  $n$  阶实对称矩阵, 则

$$\lambda_{\max} d^T d \geq d^T A d \geq \lambda_{\min} d^T d, (\forall d \neq 0, d \in R^n)$$

其中  $\lambda_{\max}, \lambda_{\min}$  分别是  $A$  的最大、最小特征值.

## 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  $x^*$  是凸规划问题的局部但非全局最优解, 则至少存在一个  $y^* \in F$  使得  $f(y^*) < f(x^*)$ .

因为函数  $f$  为凸函数,  $F$  为凸集, 则对  $\forall \alpha \in [0, 1]$ , 有

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

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  $x^*$  为局部最优解矛盾, 故假设不成立.

**证明:**

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

对  $\forall \alpha \in [0, 1]$ , 有

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

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

从而  $\alpha x^* + (1-\alpha)y^* \in S$ , 故  $S$  是凸集.

(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。