

数学规划第一次作业

夏 燊 2016012110

汪 圣 2015012087

胡家琦 2016012108

2019 年 11 月 3 日

1.1

等价形式如下：(注：本题目中上标不表示指数，只用于标识新的字母)

(1)

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} \quad & 2x_1 - x_2 - x_3 = -2 \\ & x_1 + 2x_2 + x_4 = 8 \\ & x_i \geq 0 \quad \forall 1 \leq i \leq 4 \end{aligned}$$

(2)

$$\begin{aligned} -\min \quad & 3x_1^1 - 3x_1^2 - 2x_2^1 + 2x_2^2 + x_3^1 - x_3^2 \\ \text{s.t.} \quad & 50x_1^1 - 50x_1^2 - 10x_2^1 + 10x_2^2 = -2 \\ & -10x_1^1 + 10x_1^2 - 7x_2^1 + 7x_2^2 - x_3^1 + x_3^2 + x_4^1 = 200 \\ & x_1^1 - x_1^2 - x_5^1 = 10 \\ & x_3^1 - x_3^2 - x_6^1 = -12 \\ & x_i^j \geq 0 \quad \forall 1 \leq i \leq 6, 1 \leq j \leq 2 \end{aligned}$$

(3)

$$\begin{aligned}
& -\min \quad -x_1^1 - x_2^1 - x_3^1 + x_3^2 \\
& s.t. \quad x_1^1 + x_2^1 + x_3^1 - x_3^2 + x_4^1 = 2 \\
& \quad \quad x_1^1 + x_2^1 - x_3^1 + x_3^2 + x_5^1 = 1 \\
& \quad \quad x_i^j \geq 0 \quad \forall 1 \leq i \leq 5, 1 \leq j \leq 2
\end{aligned}$$

(4)

$$\begin{aligned}
& \min \quad x_1^1 - x_1^2 - x_3^1 \\
& s.t. \quad -2x_1^1 + 2x_1^2 + 3x_2^1 - 3x_2^2 - 4x_3^1 + 6x_4^1 - 6x_4^2 + x_5^1 = 3 \\
& \quad \quad x_1^1 - x_1^2 - x_2^1 + x_2^2 + 3x_3^1 - 2x_4^1 + 2x_4^2 - x_6^1 = 1 \\
& \quad \quad x_1^1 - x_1^2 + x_2^1 - x_2^2 + x_3^1 - x_4^1 + x_4^2 - x_7^1 = 3 \\
& \quad \quad x_1^1 - x_1^2 - x_8^1 = 1 \\
& \quad \quad x_i^j \geq 0 \quad \forall 1 \leq i \leq 8, 1 \leq j \leq 2
\end{aligned}$$

1.2

令 $H_1 \triangleq \{x \in \mathbb{R}^n | x^T A x + b^T x + c \leq 0\}$, $H_2 \triangleq \{x \in \mathbb{R}^n | \sqrt{x^T A x + (\frac{b^T x + c + 1}{2})^2} \leq \frac{-b^T x - c + 1}{2}\}$. 若 $x \in H_1$, $-b^T x - c \geq 0 \Rightarrow \frac{-b^T x - c + 1}{2} > 0$, 由 $x^T A x + b^T x + c \leq 0 \Leftrightarrow x^T A x + (\frac{b^T x + c + 1}{2})^2 \leq (\frac{-b^T x - c + 1}{2})^2$ 即知 $H_1 \subset H_2$, 反之则易见 $H_2 \subset H_1$. 于是 $H_1 = H_2$.

需要由A正定
证明

1.4

等价形式如下:

(1) 记 $z_3 = x_3 + 10$

$$\begin{aligned}
& \min \quad x_1 + 2x_2 + z_3 - 10 \\
& s.t. \quad x_1 - x_2 + z_3 = 11 \\
& \quad \quad z_3 - x_4 = 11 \\
& \quad \quad (x_1, x_2, z_3) \in \mathcal{L}^3, x_4 \in \mathbb{R}_+
\end{aligned}$$

(2) 记 $z_1 = x_1^2, z_2 = x_2^2, z_3 - z_4 = x_3, z_1, z_2, z_3, z_4 \geq 0$

$$\begin{aligned} \min \quad & z_1 + 2z_2 \\ \text{s.t.} \quad & z_1 + z_2 - z_3 + z_4 + z_5 = 10 \\ & z_1 - z_6 = 1 \\ & z_3 - z_4 + z_7 = 2 \\ & z_i \in \mathbb{R}_+ \quad \forall 1 \leq i \leq 7 \end{aligned}$$

(3) 注意到原问题

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1^2 + x_2^2 + 2x_1x_2 - x_3 \leq 10 \\ & x_1 \leq -1 \end{aligned}$$

第一个约束条件 $x_1^2 + x_2^2 + 2x_1x_2 - x_3 \leq 10$ 中, 对于变量 $x_3 \in \mathbb{R}$ 没有取值条件的限制, 并且和最终目标函数没有关系, 因此该条件可以被省略, 也即只需考虑

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 \leq -1 \end{aligned}$$

做代换, 记 $x_1 - x_2 = u, x_2 = v$ 则原问题等价于

$$\begin{aligned} \min \quad & t \\ \text{s.t.} \quad & u^2 + v^2 \leq t \\ & u + v + x_4 = -1 \\ & x_4 \in \mathbb{R}_+ \end{aligned} \Leftrightarrow \begin{aligned} \min \quad & t \\ \text{s.t.} \quad & u + v + x_4 = -1 \\ & \begin{pmatrix} u \\ v \\ \frac{t-1}{2} \\ \frac{t+1}{2} \end{pmatrix} \in \mathcal{L}^4, \quad x_4 \in \mathbb{R}_+ \end{aligned}$$

(4)

$$\begin{aligned} \min \quad & x_{11} + x_{22} + x_{33} + x_{13} \\ \text{s.t.} \quad & x_{11} - x_4 = 1 \\ & x_{22} + x_{33} + x_5 = 1 \\ & (x_{ij}) \in \mathcal{S}_+^3, x_4, x_5 \in \mathbb{R}_+ \end{aligned}$$

(5)

$$\begin{aligned}
 \min \quad & x + y + z + u \\
 \text{s.t.} \quad & x \geq 0 \\
 & z \geq 0 \\
 & v \geq 0 \\
 & xz - y^2 \geq 0 \\
 & zv - u^2 \geq 0
 \end{aligned}
 \Leftrightarrow
 \begin{aligned}
 \min \quad & x + y + z + u \\
 \text{s.t.} \quad & \begin{pmatrix} x & y \\ y & z \end{pmatrix} \in \mathcal{S}_+^2, \begin{pmatrix} z & u \\ u & v \end{pmatrix} \in \mathcal{S}_+^2
 \end{aligned}$$

将这个约束放在锥约束之外

1.5

(1) 原问题 \Leftrightarrow

$$\min t$$

$$\text{s.t. } \|x - p^i\|_2 \leq t^i, \quad 1 \leq i \leq K$$

$$t^i \leq t, \quad 1 \leq i \leq K$$

令 $x - p^i = x^i$, $1 \leq i \leq K$ 则问题又等价于

$$\min t$$

$$\text{s.t. } x^i - x^j = p^j - p^i, \quad 1 \leq i < j \leq K$$

$$t^i \leq t, \quad 1 \leq i \leq K$$

$$(x^i, t^i) \in \mathcal{L}^{n+1}, \quad 1 \leq i \leq K$$

我们将其化为了线性锥优化问题

直接是用一个量 t 控制就可以了

(2) 令 $x - p^i = x^i$, $\|x^i\|_2 \leq t^i$, $1 \leq i \leq K$ 则问题等价于

$$\min \sum_{i=1}^K \omega_i t_i$$

$$\text{s.t. } x^i - x^j = p^j - p^i, \quad 1 \leq i < j \leq K$$

$$(x^i, t^i) \in \mathcal{L}^{n+1}, \quad 1 \leq i \leq K$$

可以简化为 $K-1$ 个约束

我们将其化为了线性锥优化问题

1.6

(1) 记 A 特征值为 $\lambda_i, 1 \leq i \leq n$, 则 $\lambda I - A$ 特征值为 $\lambda - \lambda_i, 1 \leq i \leq n$ 从而 $\lambda I - A \in \mathcal{S}_+^n \Leftrightarrow \lambda \geq \min\{\lambda_i\}$ 因此 $\lambda_0 = \min\{\lambda_i\} \Leftrightarrow \lambda_0$ 为题设问题最优解

(2) 令 $\lambda I - A = X$ 得到等式约束线性锥优化标准形式

$$\min \quad \lambda$$

$$s.t. \quad \lambda I - X = A$$

$$(X, \lambda) \in \mathcal{S}_+^n \times \mathcal{R}$$

1.7

当 i 落入 S 时, 取 $x^i = 1$, 否则 $x^i = 0$;

设最优解 x , 则 $S = \{i | x^i = 1\}$ 即为具有最多结点数的子集;

最优目标函数值即为具有的最多结点数;

我们记 W 为联结矩阵, 则 $x^i x^j = 0, \forall (i, j) \in E \Leftrightarrow W \bullet X = 0, X = xx^T$ 目标函数即为 $I \bullet X$, 令 $\mathcal{Y} = \{X | X = xx^T, x \in \{0, 1\}^n\}$

原问题等价于(1)

$$\max \quad I \bullet X$$

$$s.t. \quad W \bullet X = 0$$

$$X \in \mathcal{Y}$$

(1)与下面(2)等价, 其中 $Q = (I - (n+1)W)$

$$\max \quad Q \bullet X$$

$$s.t. \quad X \in \mathcal{Y}$$

这是因为 $I \bullet X \leq n, W \bullet X \neq 0 \Rightarrow W \bullet X \geq 1 \Rightarrow Q \bullet X \leq -1$ 即(2)最优解时必有 $W \bullet X = 0$

接下来重复教材过程,

令 $\mathcal{D} = \{Y | Y = \theta X, \theta \geq 0, X \in \text{cl}(\text{conv}(\{X | X = xx^T, x \in \{0, 1\}^n\}))\}$, 得到与原问题最优目标值相同的线性锥优化问题

$$\max \quad Q \bullet Y$$

$$s.t. \quad y_{ii} \leq 1, \quad 1 \leq i \leq n$$

$$Y \in \mathcal{D}$$

2.2

“ \Rightarrow ” 线性空间包含0;

“ \Leftarrow ” $0 \in \mathcal{Y} \Rightarrow \mathcal{Y} = \mathcal{Y} - \{0\}$ 为线性空间。

2.3

(1)

由于 $A + \sigma B \in \mathcal{S}_{++}^n, A \in \mathcal{S}^n$, 于是有 $A + \sigma B$ 和 A 可以同时相合对角化 进而有 A 和 B 可以同时相合对角化。

(2)

$\forall \sigma_1, \sigma_2 \in \mathcal{X}, 0 \leq \lambda \leq 1$, 由 \mathcal{S}_+^n 为凸集 $\Rightarrow A + (\lambda\sigma_1 + (1-\lambda)\sigma_2)B = \lambda(A + \sigma_1 B) + (1-\lambda)(A + \sigma_2 B) \in \mathcal{S}_+^n \Rightarrow \lambda\sigma_1 + (1-\lambda)\sigma_2 \in \mathcal{X} \Rightarrow \mathcal{X}$ 为凸集。

(3)

1. 由 \mathcal{S}_{++}^n 为开集 $\Rightarrow \exists \delta > 0, s.t. (A + \sigma_1 B) \pm \delta B \in \mathcal{S}_{++}^n \Rightarrow \sigma_1 \pm \delta \in \mathcal{X} \Rightarrow a \leq \sigma_1 - \delta < \sigma_1 + \delta \leq b$

2. 由 \mathcal{X} 为凸集 $\Rightarrow (a, b) \subseteq \mathcal{X}$ 。反设存在 $\sigma \in (a, b), A + \sigma B \notin \mathcal{S}_{++}^n \Rightarrow \exists x \neq 0$ s.t. $x^T(A + \sigma B)x = 0$ 。

记 $\mu_1 = \max\{\frac{a+\sigma}{2}, \sigma - 1\}, \mu_2 = \max\{\frac{b+\sigma}{2}, \sigma + 1\}$ 。

why?

易见 $\mu_1, \mu_2 \in (a, b) \Rightarrow \begin{cases} x^T(A + \mu_1 B)x \geq 0 \\ x^T(A + \mu_2 B)x \geq 0 \\ x^T(A + \sigma B)x \geq 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x^T A x = 0 \\ x^T B x = 0 \end{cases} \Rightarrow x^T(A + \sigma B)x = 0$ 与 $A + \sigma B \in \mathcal{S}_{++}^n$ 矛盾。

2.4

$\forall A \in cl(\mathcal{S}_{++}^n), \exists A_k \in \mathcal{S}_{++}^n, s.t. A_k \rightarrow A. \forall x, x^T A x = \lim_{k \rightarrow \infty} x^T A_k x \geq 0 \Rightarrow A \in \mathcal{S}_{+}^n \Rightarrow cl(\mathcal{S}_{+}^n) = \mathcal{S}_{+}^n$ 。

$\mathcal{S}_{++}^n \subset \mathcal{S}_{+}^n \Rightarrow cl(\mathcal{S}_{++}^n) \subset \mathcal{S}_{+}^n. \forall A \in cl(\mathcal{S}_{+}^n), \text{令 } A_k = A + \frac{1}{k}I \in \mathcal{S}_{++}^n, \text{且 } A_k \rightarrow A, \Rightarrow \mathcal{S}_{+}^n \subset cl(\mathcal{S}_{++}^n). \text{从而 } \mathcal{S}_{+}^n = cl(\mathcal{S}_{++}^n)$ 。

2.5

“ \Rightarrow ” 设 $X \ni x_k \rightarrow x$, 若 $x \notin X$, 由(i), $\exists \delta > 0$ s.t. $B(x, \delta) \subset \mathbb{R}^n \setminus X$, 与 $X \ni x_k \rightarrow x$ 矛盾。

“ \Leftarrow ” 反设不对, 则 $\exists x \notin X, s.t. \forall k \in \mathbb{N}, \exists x_k \in B(x, \frac{1}{k}) \Rightarrow x_k \rightarrow x$, 由(ii), $x \in X$ 矛盾!

2.6

(1) χ_1, χ_2 convex $\Rightarrow \forall x_1^1, x_1^2 \in \chi_1, \forall x_2^1, x_2^2 \in \chi_2, \forall \lambda \in [0, 1],$

$\lambda x_1^1 + (1 - \lambda)x_1^2 \in \chi_1, \quad \lambda x_2^1 + (1 - \lambda)x_2^2 \in \chi_2;$

$\Rightarrow \lambda(x_1^1 + x_1^2) + (1 - \lambda)(x_1^2 + x_1^2) = [\lambda x_1^1 + (1 - \lambda)x_1^2] + [\lambda x_2^1 + (1 - \lambda)x_2^2] \in \chi_1 + \chi_2;$

$\lambda(x_1^1, x_1^2) + (1 - \lambda)(x_1^2, x_2^2) = (\lambda x_1^1 + (1 - \lambda)x_1^2, \lambda x_2^1 + (1 - \lambda)x_2^2) \in \chi_1 \times \chi_2;$

then $\chi_1 + \chi_2, \chi_1 \times \chi_2$ convex

(2) χ_i convex, $\forall i \Rightarrow \forall x, y \in \bigcap \chi_i, \forall \lambda \in [0, 1], \lambda x + (1 - \lambda)y \in \chi_i, \forall i$

$\Rightarrow \lambda x + (1 - \lambda)y \in \bigcap \chi_i \Rightarrow \bigcap \chi_i$ convex

(3) χ_i open, $\forall i \Rightarrow \forall x \in \bigcup \chi_i, \exists j, s.t. x \in \chi_j$

$\Rightarrow \exists \delta, s.t. B(x, \delta) \subset \chi_j \subset \bigcup \chi_i \Rightarrow \bigcup \chi_i$ open

(4) χ_i closed $\Rightarrow \chi_i^C$ open $\Rightarrow \bigcap \chi_i = (\bigcup \chi_i^C)^C$ open

2.8

" \Rightarrow "

即 $\dim(X)$ 定义;

" \Leftarrow "

记 \mathcal{A}' 为包含 X 最小仿射空间 $\Rightarrow \mathcal{A} \cap \mathcal{A}'$ 为包含 X 仿射空间 $\Rightarrow \mathcal{A} \cap \mathcal{A}' = \mathcal{A}' \Rightarrow \mathcal{A}' \subseteq \mathcal{A}$;

又 $\dim(\mathcal{A}) = \dim(X) = \dim(\mathcal{A}')$ $\Rightarrow \mathcal{A}'$ 极大仿射线性无关组即为 \mathcal{A} 极大仿射线性无关组 $\Rightarrow \mathcal{A}' = \mathcal{A}$

2.10

先证明 2.9:

$A \subseteq \mathbb{R}^n$ 为线性子空间且 $\dim(A) = n - m$

" \Rightarrow " $\mathcal{A} = N(A)$ 为线性子空间 $\dim(\mathcal{A}) = n - m$.

$\Leftrightarrow \exists$ 行满秩 $m \times n$ A
使 $\mathcal{A} = \{Ax = 0\}$

" \Leftarrow " 记 \mathcal{A} 的一组标准正交基为 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$, 扩充为 \mathbb{R}^n 中的一组标准正交基为 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$, 令

$$A = \begin{pmatrix} \alpha_{m+1}^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix}$$

则有 $\mathcal{A} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\}$, $\dim(\mathcal{A}) = n - m$.

回到原题:

“ \Rightarrow ” A 行满秩, 从而存在 x_0 使得 $Ax_0 = b \Rightarrow \mathcal{A} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\} + x_0$ 为仿射空间且 $\dim(\mathcal{A}) = n - m$.

“ \Leftarrow ” \mathcal{A} 为仿射空间, 取 $x_0 \in \mathcal{A}$, $\mathcal{A} - x_0$ 为线性空间, 由 2.9 知 $\exists m \times n$ 行满秩矩阵 A 使得 $\mathcal{A} - x_0 = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\} \Rightarrow \mathcal{A} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = Ax_0\}$.

2.11

“ \Leftarrow ”

$\widetilde{\mathcal{A}} =: \{x \in \mathbb{R} \mid \begin{pmatrix} A \\ a^T \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} b \\ c \end{pmatrix}\}$ 为仿射空间且 $\dim(\widetilde{\mathcal{A}}) = \dim(\mathcal{A}) - 1$;

则 $\exists x \in \mathcal{X} \setminus \widetilde{\mathcal{A}}$, 因 $Ax = b$, 则 $a^T x \neq c$

“ \Rightarrow ”

反设 $\begin{pmatrix} A \\ a^T \end{pmatrix}$ 非行满秩, 因 A 行满秩, 只得 $\exists m$ 维向量 d , s.t. $a^T = d^T A$;

$\exists x_0 \in \mathcal{A} \cap \mathcal{H} \Rightarrow c = a^T x_0 = d^T Ax_0 = d^T b$;

从而 $\forall x \in \mathcal{X}$, $a^T x = d^T Ax = d^T b = c$, 矛盾!

2.12

我们先证明一个引理: 若 U 为 \mathbb{R}^n 中开集, A 为可逆矩阵, 则 AU 为 \mathbb{R}^n 中开集. 事实上, 对任意 $y_0 = Ax_0 \in AU$, $x_0 \in \mathbb{R}^n$, $\exists \delta > 0$, s.t. $B(x_0, \delta) \subset U$, 则对任意 $y \in B(y_0, \frac{\delta}{\|A^{-1}\|})$, $\|A^{-1}y - x_0\| = \|A^{-1}y - A^{-1}y_0\| < \delta \Rightarrow A^{-1}y \in B(x_0, \delta) \Rightarrow y \in AU \Rightarrow AU$ 为开集.

回到原题: 注意到 $\sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i x^i \in \text{int}(\mathcal{X}) \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n \lambda_i (x^i - x^{n+1}) \in \text{int}(\mathcal{X} -$

x^{n+1}). 故不妨设 $x^{n+1} = 0$, 否则用 $x^1 - x^{n+1}, x^2 - x^{n+1}, \dots, 0$ 代替 x^1, x^2, \dots, x^{n+1} . 此时 x^1, x^2, \dots, x^n 线性无关, $A \triangleq (x^1, \dots, x^n)$ 可逆, 有 $A^{-1}x^i = e^i$, 于是 $\text{conv}(e^1, \dots, e^n) \subset A^{-1}\text{conv}(x^1, \dots, x^n) \subset A\mathcal{X}$, 又 $\sum_{i=1}^n \lambda_i e^i \in \text{int}(H)$ 由引理, $\sum_{i=1}^n \lambda_i x^i \in \text{int}(\mathcal{X})$.

2.13

(1) 由定义, $N(x^0, \delta)$ 为 \mathbb{R}^n 中以 x^0 为中心的一个开球, 即:

$$N(x^0, \delta) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x - x^0\|_2 < \delta\}$$

而

$$N(x^0, \delta) \cap \mathcal{A} = \{x \in \mathcal{A} \mid \|x - x^0\|_2 < \delta\}$$

即按定义其为 \mathcal{A} 中以 x^0 为中心的一个开球形邻域.

反之, 若 $\mathcal{Y} \subset \mathcal{X}$ 是 \mathcal{A} 中以 x^0 为中心的一个开球形邻域, 可写:

$$\mathcal{Y} = \{x \in \mathcal{A} \mid \|x - x^0\|_2 < \delta\}$$

在 \mathbb{R}^n 中令:

$$N(x^0, \delta) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x - x^0\|_2 < \delta\}$$

则 $N(x^0, \delta) \cap \mathcal{X} = \mathcal{Y}$

(2) 设 \mathbb{R}^n 中一个超平面为 $\mathcal{H} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid a^T x = b\}$, $a \neq 0$, 对 $x^0 \in \mathcal{X}$, $\mathcal{A} - x^0$ 为一个线性子空间, 存在一组标准正交基 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_r$, 扩充为 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基为 $\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_r, \epsilon_{r+1}, \dots, \epsilon_n$. 任何 $x - x^0 \in \mathbb{R}^n$ 在这组新基下的坐标记为 y , 且记 $C = (\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n)$, 则 $x - x^0 = Cy$. 于是:

$$\mathcal{A} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x = x^0 + (\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_r)(y_1, y_2, \dots, y_r)^T, (y_1, y_2, \dots, y_r)^T \in \mathbb{R}^r\},$$

$$\mathcal{H} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x = x^0 + (\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n)y, y \in \mathbb{R}^n, a^T x = b\}$$

进一步得到

$$\mathcal{A} \cap \mathcal{H} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x = x^0 + (\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_r)y, y \in \mathbb{R}^r, a^T(\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_r)y = b - a^T x^0\}$$

令 $\bar{a} = (a^T((\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_r)))^T$, $\bar{b} = b - a^T x^0$, 由 $\dim(\mathcal{A} \cap \mathcal{H}) = r - 1$ 推出 $\bar{a} \neq 0$. 故 $\mathcal{A} \cap \mathcal{H}$ 在仿射空间 \mathcal{A} 是一个形式 $\bar{\mathcal{H}} = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \bar{a}^T y = \bar{b}\}$ 的

超平面.

反之, \mathcal{A} 中的任何一个超平面,在上述构造新基的条件下,对其任何一个形式为 $\bar{\mathcal{H}} = \{y \in \mathbb{R}^n | \bar{a}^T y = \bar{b}\}$ 的超平面., 令 $a = ((\bar{a}^T, 0, \dots, 0)C^{-1})^T \in \mathbb{R}^n, b = \bar{b}$, 则有 $a \neq 0, H = \{x \in \mathbb{R}^n | a^T x = b\}$ 为 \mathbb{R}^n 中的一个超平面.

2.14

- (1) 设包含 X 的最小仿射空间为 \mathcal{A} , 包含 $\text{cl}(\mathcal{X})$ 的最小仿射空间为 $\tilde{\mathcal{A}}$, $\mathcal{X} \subset \text{cl}(\mathcal{X}) \subset \tilde{\mathcal{A}} \Rightarrow \mathcal{X} \subset \mathcal{A} \cap \tilde{\mathcal{A}} \Rightarrow \mathcal{A} \cap \tilde{\mathcal{A}} = \mathcal{A} \Rightarrow \mathcal{A} \subset \tilde{\mathcal{A}}$. 反之, $\mathcal{X} \subset \mathcal{A} \Rightarrow \text{cl}(\mathcal{X}) \subset \mathcal{A} \Rightarrow \tilde{\mathcal{A}} \subset \mathcal{A}$.

- (2) 记 \mathcal{A} 为包含 \mathcal{Y} 的最小仿射空间, 则 $\mathcal{X} \subset \mathcal{A}$ 且由2.8, $\dim(\mathcal{A}) = \dim(\mathcal{X}) = \dim(\mathcal{Y})$, 再由2.8知 \mathcal{A} 为包含 \mathcal{X} 的最小仿射空间.

2.21

(1)

\mathcal{H} 是真锥

1. 记 $\mathcal{H} = \{x \in \mathbb{R}^n | \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \leq dx_n\}$. 易见 $\forall x \in \mathcal{H}, \lambda \geq 0 \Rightarrow \lambda x \in \mathcal{H} \Rightarrow \mathcal{H}$ 是锥。
2. $\forall x \in \mathcal{H}$, 若 $-x \in \mathcal{H} \Rightarrow \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \leq dx_n, \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \leq -dx_n \Rightarrow \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} = 0 \Rightarrow x = 0 \Rightarrow \mathcal{H}$ 是尖锥。
3. 对于 $x^0 = (0, \dots, 0, 1), \delta = \frac{d-1}{d+1}$ 我们有 $\forall x \in B(x^0, \delta) \Rightarrow \|x\|_2 \leq \|x^0\|_2 + \|x - x^0\|_2 \leq 1 + \delta = d(1 - \delta) \leq dx_n \Rightarrow \mathcal{H}$ 是实锥。

$$4. \forall x, y \in \mathcal{H}, 0 \leq \lambda \leq 1 \Rightarrow \lambda x_n + (1 - \lambda)y_n \geq 0$$

$$\begin{aligned} & \sum_{i=1}^n (\lambda x_i + (1 - \lambda)y_i)^2 \\ & \leq \lambda^2 \sum_{i=1}^n x_i^2 + (1 - \lambda)^2 \sum_{i=1}^n y_i^2 + 2\lambda(1 - \lambda) \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{\frac{1}{2}} \left(\sum_{i=1}^n y_i^2 \right)^{\frac{1}{2}} \\ & \leq d^2 (\lambda x_n + (1 - \lambda)y_n)^2 \end{aligned}$$

于是 \mathcal{H} 是凸锥。

$$5. \forall x^k \in \mathcal{H}, x^k \rightarrow x \Rightarrow \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} = \lim_k \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i^k)^2} \leq \lim_k dx_n^k = dx_n \Rightarrow x \in \mathcal{H}。 \text{于是}\mathcal{H}\text{是闭锥。}$$

综上有 \mathcal{H} 是真锥。

\mathcal{H} 的对偶 记

$$A = \left\{ y \mid \sqrt{\sum_{i=1}^n y_i^2} \leq \frac{d}{\sqrt{d^2 - 1}} y_n \right\}$$

$$y_1^2 + \dots + y_{n-1}^2 \leq \frac{y_n^2}{d^2 - 1}$$

$$\begin{aligned} \forall y \in A \Rightarrow y_n \geq 0, \sum_{i=1}^{n-1} y_i^2 & \leq \frac{y_n^2}{d^2 - 1} \quad \forall x \in \mathcal{H}, \sum_{i=1}^{n-1} x_i^2 \leq (d^2 - 1) x_n^2 \Rightarrow \\ |x_1 y_1 + \dots + x_{n-1} y_{n-1}| & \leq \sqrt{(\sum_{i=1}^{n-1} x_i^2) (\sum_{i=1}^{n-1} y_i^2)} \leq x_n y_n = x^T y \geq 0 \Rightarrow y \in \text{dual}(\mathcal{H}) \Rightarrow A \subseteq \text{dual}(\mathcal{H}) \end{aligned}$$

另一方面, 若存在 $y \in \text{dual}(\mathcal{H}), y \notin A \Rightarrow \sqrt{\sum_{i=1}^n y_i^2} > \frac{d}{\sqrt{d^2 - 1}} y_n$ 取 $x_0 = (0, \dots, 0, 1) \in \mathcal{H} \Rightarrow x_0^T y = y_n \geq 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^n y_i^2 > \frac{1}{d^2 - 1} y_n^2$ 记 $t = \sqrt{\sum_{i=1}^n y_i^2}, x = (-\frac{y_1}{t}, -\frac{y_2}{t}, \dots, -\frac{y_{n-1}}{t}, \frac{1}{\sqrt{d^2 - 1}}) \in \mathcal{H} \Rightarrow x^T y = -t + \frac{1}{\sqrt{d^2 - 1}} y_n < 0$ 矛盾, 于是总有 $A \supseteq \text{dual}(\mathcal{H}) \Rightarrow A = \text{dual}(\mathcal{H})$

(2)

\mathcal{X} 是真锥

1. 易见 $\forall x \in \mathcal{X}, \lambda \geq 0 \Rightarrow \lambda x \in \mathcal{X} \Rightarrow \mathcal{X}$ 是锥。

2. 由条件 $\text{int}(\mathcal{X}) \neq \emptyset \Rightarrow \mathcal{X}$ 是实锥。

$$3. \forall x, -x \in \mathcal{X} \Rightarrow \begin{cases} \sqrt{x^T x} \leq a^T x \\ \sqrt{x^T x} \leq -a^T x \end{cases} \Rightarrow x^T A x = 0 \Rightarrow x = 0 \Rightarrow \mathcal{X} \text{为尖锥}$$

4. $\forall x^k \in \mathcal{X} \cdot x^k \rightarrow x$ 有 $\sqrt{x^T A x} = \lim_k \sqrt{(x^k)^T A x^k} \leq \lim_k a^T x^k = a^T x \Rightarrow x \in \mathcal{X}$ 。于是 \mathcal{X} 是闭锥。

5. 由 $A \in \mathcal{S}^{n++} \Rightarrow \exists C$ 为可逆阵 s.t. $A = C^T C$, 记

$$d^T = a^T C^{-1}, \mathcal{Y} = \left\{ y \in \mathbb{R}^n \mid \sqrt{\sum_{i=1}^n y_i^2} \leq d^T y \right\} = C\mathcal{X}$$

由于 C 为可逆阵, 于是为了证明 \mathcal{X} 凸锥只需证明 \mathcal{Y} 为凸锥。 $\forall x, y \in \mathcal{Y}, 0 \leq \lambda \leq 1 \quad d^T(\lambda x + (1-\lambda)y) \geq 0$

$$\begin{aligned} & \sum_{i=1}^n (\lambda x_i + (1-\lambda)y_i)^2 \\ & \leq \lambda^2 \sum_{i=1}^n x_i^2 + (1-\lambda)^2 \sum_{i=1}^n y_i^2 + 2\lambda(1-\lambda) \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{\frac{1}{2}} \left(\sum_{i=1}^n y_i^2 \right)^{\frac{1}{2}} \\ & \leq \lambda^2 (d^T x)^2 + (1-\lambda)^2 (d^T y)^2 + 2\lambda(1-\lambda) d^T x d^T y \\ & = (d^T(\lambda x + (1-\lambda)y))^2 \end{aligned}$$

于是有 $\lambda x + (1-\lambda)y \in \mathcal{Y}$ 进而有 \mathcal{X} 为凸锥。

综上有 \mathcal{X} 是真锥。

\mathcal{X} 的对偶 取正交阵 Q , s.t. $Qd = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ \|d\| \end{pmatrix}$, $\mathcal{Z} = Q\mathcal{Y}, P = QC$ 则

$$\mathcal{Z} = \left\{ z \in \mathbb{R}^n \mid \sqrt{z_1^2 + \cdots + z_n^2} \leq \|d\| z_n \right\} = P\mathcal{X}$$

\mathcal{X} 是真锥 $\Leftrightarrow \mathcal{Z}$ 是真锥 $\Rightarrow \|d\| > 1$.

$$\forall x \in \mathcal{X}, \quad u^T x \geq 0$$

$$\Leftrightarrow (P^{-T}u)^T z \geq 0, \forall z$$

$$d = Q^{-1} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \|d\| \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow P^{-T}u \in \text{dual} \mathcal{Z} = \left\{ z \mid \sqrt{\sum_{i=1}^n z_i^2} \leq \frac{\|d\|}{\sqrt{\|d\|^2 - 1}} z_n \right\}$$

$$\Leftrightarrow u \in U := \left\{ u \in \mathbb{R}^n \mid \sqrt{u^T P^{-1} P^{-T} u} \leq \frac{\|d\|}{\sqrt{\|d\|^2 - 1}} (P^{-T}u)_n \right\}$$

$$\Leftrightarrow u \in U = \left\{ u \in \mathbb{R}^n \mid \sqrt{u^T A^{-1} u} \leq \frac{\sqrt{a^T A^{-1} a}}{a^T A^{-1} a - 1} (P^{-T}u)_n \right\}$$

于是 U 极为所求 \mathcal{X} 的对偶。

2.23

显然 $c \neq 0$, 由 2.21 知 \mathcal{X} 为真锥 $\Leftrightarrow \text{int}(\mathcal{X}) \neq \emptyset \Leftrightarrow \text{int}(\mathcal{Z}) \neq \emptyset$ 其中

$$\mathcal{Z} = \left\{ z \in \mathbb{R}^n \mid \sqrt{z_1^2 + \cdots + z_n^2} \leq \|d\| z_n \right\} \quad \|d\| = \sqrt{c^T Q^{-1} c}$$

而 $\text{int}(\mathcal{Z}) \neq \emptyset \Leftrightarrow \|d\| > 1$, 于是该集合为真锥等价于 $c^T Q^{-1} c > 1$.

2.24

$$S_+^n + N = (I, I) \begin{pmatrix} S_+^n \\ N \end{pmatrix}$$

首先易见 $N, S_+^n, S_+^n + N$ 均为凸锥, 且 N, S_+^n 为闭凸锥. 其次来证明 $N^* = N$ 事实上, $\forall X, Y \in N, X \cdot Y \geq 0, \Rightarrow N \subset N^*$. 反之 $\forall X \in N^*$, 取 M_{ij} 为在 (i, j) 位置为 1, 其他位置为 0 的矩阵 $\Rightarrow M_{ij} \cdot X = X_{ij} \geq 0 \Rightarrow X \in N \Rightarrow N^* \subset N$, 又由 $(S_+^n)^* = S_+^n$ 及 N, S_+^n 均包含 0, 我们得到 $(S_+^n + N)^* = (S_+^n)^* \cap N^* = S_+^n \cap N$. 若能证明 $S_+^n + N$ 为闭集, 即知 $S_+^n + N = (S_+^n + N)^{**} = (S_+^n \cap N)^*$.

现在来证明 $S_+^n + N$ 为闭集: 设 $A_k \in S_+^n + N, A_k = X_k + Y_k, X_k \in S_+^n, Y_k \in N, A_k \rightarrow A$, 注意到若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \geq 0$, 则 $\text{diag}(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \in S_+^n$, 故不妨设 Y_k 的对角线元素为 0, 则由 X_k 对角线元素收敛知它们有界, 又由 $X_k \in S_+^n$ 知 X_k 的所有元素绝对值最大值不超过对角线上所有元素绝对值最大值, 从而知道 X_k 的所有元素有界, 于是可设 $X_{k_m} \rightarrow X_0 \in S_+^n$, 而 $A_{k_m} \rightarrow$

S_+^n 具有某种累性

$A \Rightarrow Y_{k_m} \rightarrow Y_0 = A - X_0 \in N \Rightarrow A = X_0 + Y_0 \in S_+^n + N$. 由闭集定义即知 $S_+^n + N$ 为闭集.

2.26

$$y \in (Ax)^* \Leftrightarrow y^T Ax \geq 0, \forall x \in K \Leftrightarrow (A^T y)^T x \geq 0, \forall x \in K;$$

$$\Leftrightarrow A^T y \in K \Leftrightarrow y \in (A^T)^{-1} K^*$$

注: 条件 $N(A) \cap K = \{0\}$ 不需要

2.28

先证明若 $A \in \mathcal{M}(m, n)$ 则集合 $X \triangleq \{Ax : x \in \mathbb{R}^n, x \geq 0\}$ 为闭集. 设 A 的列向量为 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$, 只需证

$$R_n = \left\{ \sum_{i=1}^n \lambda_i \alpha_i, \lambda_i \geq 0 \right\}$$

为闭集, 对 n 用数学归纳法: $n=1$ 时, $R_1 = \{\lambda_1 \alpha_1, \lambda_1 \geq 0\}$ 显然为闭集.

设 $R_k = \left\{ \sum_{i=1}^k \lambda_i \alpha_i, \lambda_i \geq 0 \right\}$ 为闭集, 来证明 R_{k+1} 为闭集.

case1 $-\alpha_1, -\alpha_2, \dots, -\alpha_{k+1} \in R_{k+1}$, 此时 R_{k+1} 为线性空间, 故为闭集.

case2 存在 i 使得 $-\alpha_i$ 不属于 R_{k+1} , 不妨设 $-\alpha_{k+1}$ 不属于 R_{k+1} , 对 R_{k+1} 中任一元素 $y, y = y_k + \lambda \alpha_{k+1}, y_k \in R_k$. 现在取 R_{k+1} 中序列 $\{z^{(n)}\}, z^{(n)} = y_k^{(n)} + \lambda^{(n)} \alpha_{k+1}, \lim_{n \rightarrow \infty} z^{(n)} = z$, 来证明 $z \in R_{k+1}$.

(1) 若 $\lambda^{(n)}$ 有界, 则有收敛子列, 不妨设 $\lim_{n \rightarrow \infty} \lambda^{(n)} = \lambda_0$, 而 $y_k^{(n)} = z^{(n)} - \lambda^{(n)} \alpha_{k+1}$, 由 R_k 闭知 $\lim_{n \rightarrow \infty} y_k^{(n)} = y \in R_k$, 于是 $\lim_{n \rightarrow \infty} z^{(n)} = y - \lambda_0 \alpha_{k+1} \in R_{k+1}$.

(2) 若 $\lambda^{(n)}$ 无界, 不妨设 $\lim_{n \rightarrow \infty} \lambda^{(n)} = \infty$, $\frac{z^{(n)}}{\lambda^{(n)}} = \frac{y_k^{(n)}}{\lambda^{(n)}} + \alpha_{k+1}$, 因 $z^{(n)}$ 收敛, 有 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{z^{(n)}}{\lambda^{(n)}} = 0$, 故 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{y_k^{(n)}}{\lambda^{(n)}} = -\alpha_{k+1} \in R_{k+1}$. 矛盾.

综合知 R_{k+1} 闭.

现在回到Farkas引理的证明:

设 $Ax \leq 0, c^T x > 0$ 有解,若 $A^T y = c, y \geq 0$ 有解, 可得到 $c^T x = y^T Ax \leq 0$,矛盾!

设 $A^T y = c, y \geq 0$ 无解,注意到我们有 $X \triangleq \{A^T y : y \in \mathbb{R}^m, y \geq 0\}$ 为闭集,又易见 X 为凸集,由假设, $c \notin X$,由分离定理, 存在 $a' \neq 0, a' \in \mathbb{R}^n, b \in \mathbb{R}$ 使得

$$a'^T A^T y \geq b > a'^T c \quad \forall y \geq 0$$

由 y 的任意性知 $Aa' \geq 0$,特别取 $y = 0$ 得到 $a'^T c < 0$,现在取 $a = -a'$,则有 $Aa \leq 0, a^T c > 0$