

第3周

P24/5 (用凸集分离定理):

(I) $Ax \leq 0, Bx = 0, c^T x > 0, x \in R^n$

(II) $A^T y + B^T z = c, y \geq 0, y \in R^m, z \in R^l$

证明:

若(I)有解 \bar{x} , 即 $A\bar{x} \leq 0, B\bar{x} = 0, c^T \bar{x} > 0$, (II)有解 $\begin{pmatrix} \bar{y} \\ \bar{z} \end{pmatrix}$, 即 $A^T \bar{y} + B^T \bar{z} = c, \bar{y} \geq 0$, 则

$$0 = \bar{x}^T (A^T \bar{y} + B^T \bar{z} - c) = (A\bar{x})^T \bar{y} + (B\bar{x})^T \bar{z} - c^T \bar{x} < 0$$

矛盾, 所以(I)和(II)不同时解。

设(II)无解。记 $S = \{A^T y + B^T z \mid y \geq 0, y \in R^m, z \in R^l\}$, 则 $c \notin S$, 并且 S 是闭凸锥。由凸集(与凸锥)分离定理, 存在 $p \in R^n \setminus \{0\}$, 使

$$(Ap)^T y + (Bp)^T z = p^T (A^T y + B^T z) \leq 0 < p^T c = c^T p, \forall y \geq 0, y \in R^m, z \in R^l \quad (1)$$

由(1)得 $c^T p > 0$ 。

将 $z = 0$ 代入(1)得

$$(Ap)^T y \leq 0, \forall y \geq 0$$

由 $y \geq 0$ 的分量可任意大, 得到 $Ap \leq 0$ (否则, 假若 Ap 的第 i 个分量 $(Ap)_i > 0$, 则取 y 的第 i 个分量 $y_i \rightarrow +\infty$, 其余分量 $= 0$, 那么由上式 $0 \geq (Ap)^T y = (Ap)_i y_i \rightarrow +\infty$, 矛盾)。

将 $y = 0$ 代入(1)得

$$(Bp)^T z \leq 0, \forall z \in R^l$$

由 z 的分量任意性, 得到 $Bp = 0$ (否则, 假若 Bp 的第 i 个分量 $(Bp)_i \neq 0$, 不妨设 $(Bp)_i > 0$, 则取 z 的第 i 个分量 $z_i \rightarrow +\infty$, 其余分量 $= 0$, 那么由上式 $0 \geq (Bp)^T z = (Bp)_i z_i \rightarrow +\infty$, 矛盾)。

由此知 p 是(I)的解, 即(I)存在解。

P24/6:

(I) $Ax \leq 0, x \geq 0, c^T x > 0, x \in R^n$

(II) $A^T y \geq c, y \geq 0, y \in R^m$

证明:

方法一: 用择一性定理

系统(I)等价于 $Ax \leq 0, -x \leq 0, c^T x > 0, x \in R^n$, 即 $\begin{pmatrix} A \\ -I \end{pmatrix} x \leq 0, c^T x > 0, x \in R^n$ 。由 Farkas 定理知,

与(I)对应的择一性系统为

$$A^T y - z = c, y \geq 0, y \in R^m, z \geq 0, z \in R^m$$

即 $A^T y \geq c, y \geq 0, y \in R^m$, 即(II)。

方法二: 用凸集分离定理

若(I)有解 \bar{x} , 即 $A\bar{x} \leq 0, \bar{x} \geq 0, c^T \bar{x} > 0$, (II)有解 \bar{y} , 即 $A^T \bar{y} \geq c, \bar{y} \geq 0$, 则

$$0 \leq \bar{\mathbf{x}}^T (\mathbf{A}^T \bar{\mathbf{y}} - \mathbf{c}) = (\mathbf{A}\bar{\mathbf{x}})^T \bar{\mathbf{y}} - \mathbf{c}^T \bar{\mathbf{x}} < 0$$

矛盾, 所以(I)和(II)不同时解。

设(II)无解。记 $S = \{\mathbf{z} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{z} \leq \mathbf{A}^T \mathbf{y}, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^m\}$, 则 $\mathbf{c} \notin S$, 并且 S 是闭凸锥。由凸集 (与凸锥) 分离定理, 存在 $\mathbf{p} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\mathbf{0}\}$, 使

$$\mathbf{p}^T \mathbf{z} \leq 0 < \mathbf{p}^T \mathbf{c} = \mathbf{c}^T \mathbf{p}, \forall \mathbf{z} \in S \quad (1)$$

由 (1) 得 $\mathbf{c}^T \mathbf{p} > 0$ 。

当 $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ 时 $\mathbf{z} = \mathbf{A}^T \mathbf{y} \in S$, 代入 (1) 得

$$(\mathbf{A}\mathbf{p})^T \mathbf{y} = \mathbf{p}^T (\mathbf{A}^T \mathbf{y}) \leq 0, \forall \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

由 $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ 的分量可任意大, 得到 $\mathbf{A}\mathbf{p} \leq \mathbf{0}$ (否则, 假若 $\mathbf{A}\mathbf{p}$ 的第 i 个分量 $(\mathbf{A}\mathbf{p})_i > 0$, 则取 \mathbf{y} 的第 i 个分量 $y_i \rightarrow +\infty$, 其余分量=0, 那么由上式 $0 \geq (\mathbf{A}\mathbf{p})^T \mathbf{y} = (\mathbf{A}\mathbf{p})_i y_i \rightarrow +\infty$, 矛盾)。

当 $\mathbf{y} = \mathbf{0}$ 时 $\mathbf{z} \leq \mathbf{A}^T \mathbf{y} = \mathbf{0} \in S$, 代入 (1) 得

$$\mathbf{p}^T \mathbf{z} \leq 0, \forall \mathbf{z} \leq \mathbf{0}$$

由(1)中 \mathbf{z} 的分量可任意小, 得到 $\mathbf{p} \geq \mathbf{0}$ (否则, 假若 \mathbf{p} 的第 i 个分量 $p_i < 0$, 则取 \mathbf{z} 的第 i 个分量 $z_i \rightarrow -\infty$, 其余分量=0, 那么由上式 $0 \geq \mathbf{p}^T \mathbf{z} = p_i z_i \rightarrow +\infty$, 矛盾)。

由此知 \mathbf{p} 是(I)的解, 即(I)存在解。

P24/8:

证明:

$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 < 0 \\ 3x_1 - x_2 < 0 \\ 17x_1 + 11x_2 > 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 + 3x_2 < 0 \\ 3x_1 - x_2 < 0 \\ -17x_1 - 11x_2 < 0 \end{cases} \Leftrightarrow \mathbf{B}\mathbf{x} < \mathbf{0} \quad (1)$$

其中 $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 3 & -1 \\ -17 & -11 \end{pmatrix}$ 。与 (1) 择一的系统为:

$$\begin{cases} \mathbf{B}^T \mathbf{y} = \mathbf{0} \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}, \mathbf{y} \neq \mathbf{0} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y_1 + 3y_2 - 17y_3 = 0 \\ 3y_1 - y_2 - 11y_3 = 0 \\ y_1, y_2, y_3 \geq 0, \text{不全为零} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y_1 = 5y_3 \\ y_2 = 4y_3 \\ y_3 > 0 \end{cases} \quad (2)$$

因为 (2) 有解, 因此 (1) 无解。

第 4 周:

补充题 5:

证明: 任取 $\mathbf{x}^1, \mathbf{x}^2 \in S, \lambda \in (0, 1)$, 记 $\bar{\mathbf{x}} = \lambda \mathbf{x}^1 + (1 - \lambda) \mathbf{x}^2$ 。

若 $f_1(\bar{\mathbf{x}}) \leq f_2(\bar{\mathbf{x}})$, 则

$$\begin{aligned}
\max\{f_1, f_2\}(\bar{\mathbf{x}}) &= \max\{f_1(\bar{\mathbf{x}}), f_2(\bar{\mathbf{x}})\} = f_2(\bar{\mathbf{x}}) \leq \lambda f_2(\mathbf{x}^1) + (1-\lambda)f_2(\mathbf{x}^2) \\
&\leq \lambda \max\{f_1(\mathbf{x}^1), f_2(\mathbf{x}^1)\} + (1-\lambda) \max\{f_1(\mathbf{x}^2), f_2(\mathbf{x}^2)\} \\
&= \lambda \max\{f_1, f_2\}(\mathbf{x}^1) + (1-\lambda) \max\{f_1, f_2\}(\mathbf{x}^2)
\end{aligned}$$

若 $f_1(\bar{\mathbf{x}}) > f_2(\bar{\mathbf{x}})$ ，则同理可证

$$\max\{f_1, f_2\}(\bar{\mathbf{x}}) \leq \lambda \max\{f_1, f_2\}(\mathbf{x}^1) + (1-\lambda) \max\{f_1, f_2\}(\mathbf{x}^2)$$

因此 $\max\{f_1, f_2\}$ 是 S 上的凸函数。

补充题 6:

证明: (必要性) 设 f 是 S 上的凸函数。任取 $\begin{pmatrix} \mathbf{x}^1 \\ y^1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \mathbf{x}^2 \\ y^2 \end{pmatrix} \in \text{epi}(f), \lambda \in (0, 1)$ ，则

$$\mathbf{x}^1, \mathbf{x}^2 \in S, y^1 \geq f(\mathbf{x}^1), y^2 \geq f(\mathbf{x}^2)$$

记 $\begin{pmatrix} \bar{\mathbf{x}} \\ \bar{y} \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} \mathbf{x}^1 \\ y^1 \end{pmatrix} + (1-\lambda) \begin{pmatrix} \mathbf{x}^2 \\ y^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda \mathbf{x}^1 + (1-\lambda)\mathbf{x}^2 \\ \lambda y^1 + (1-\lambda)y^2 \end{pmatrix}$ ，则由 S 是凸集和 f 是 S 上的凸函数得

$$\bar{\mathbf{x}} = \lambda \mathbf{x}^1 + (1-\lambda)\mathbf{x}^2 \in S$$

$$\bar{y} = \lambda y^1 + (1-\lambda)y^2 \geq \lambda f(\mathbf{x}^1) + (1-\lambda)f(\mathbf{x}^2) \geq f(\lambda \mathbf{x}^1 + (1-\lambda)\mathbf{x}^2) = f(\bar{\mathbf{x}})$$

即 $\begin{pmatrix} \bar{\mathbf{x}} \\ \bar{y} \end{pmatrix} \in \text{epi}(f)$ 。因此， $\text{epi}(f)$ 是凸集。

(充分性) 设 $\text{epi}(f)$ 是凸集。任取 $\mathbf{x}^1, \mathbf{x}^2 \in S, \lambda \in (0, 1)$ ，显然

$$\begin{pmatrix} \mathbf{x}^1 \\ f(\mathbf{x}^1) \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \mathbf{x}^2 \\ f(\mathbf{x}^2) \end{pmatrix} \in \text{epi}(f)$$

由 $\text{epi}(f)$ 是凸集知 $\lambda \begin{pmatrix} \mathbf{x}^1 \\ f(\mathbf{x}^1) \end{pmatrix} + (1-\lambda) \begin{pmatrix} \mathbf{x}^2 \\ f(\mathbf{x}^2) \end{pmatrix} \in \text{epi}(f)$ ，即

$$\begin{pmatrix} \lambda \mathbf{x}^1 + (1-\lambda)\mathbf{x}^2 \\ \lambda f(\mathbf{x}^1) + (1-\lambda)f(\mathbf{x}^2) \end{pmatrix} \in \text{epi}(f)$$

由 $\text{epi}(f)$ 定义得 $\lambda f(\mathbf{x}^1) + (1-\lambda)f(\mathbf{x}^2) \geq f(\lambda \mathbf{x}^1 + (1-\lambda)\mathbf{x}^2)$ 。因此， f 是 S 上的凸函数。

P24/9(1): $f(x_1, x_2) = x_1^2 - 2x_1x_2 + x_2^2 + x_1 + x_2$

解: $\nabla f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 2x_1 - 2x_2 + 1 \\ -2x_1 + 2x_2 + 1 \end{pmatrix}$, $\nabla^2 f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix}$ 半正定但非正定，因此 f 凸函数但非严格凸函数。

P24/9(3): $f(x_1, x_2) = (x_1 - x_2)^2 + 4x_1x_2 + e^{x_1+x_2}$

$$\text{解: } \nabla f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 2(x_1 - x_2) + 4x_2 + e^{x_1+x_2} \\ 2(x_2 - x_1) + 4x_1 + e^{x_1+x_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2(x_1 + x_2) + e^{x_1+x_2} \\ 2(x_1 + x_2) + e^{x_1+x_2} \end{pmatrix},$$

$$\nabla^2 f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 2 + e^{x_1+x_2} & 2 + e^{x_1+x_2} \\ 2 + e^{x_1+x_2} & 2 + e^{x_1+x_2} \end{pmatrix} = (2 + e^{x_1+x_2}) \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \text{ 半正定, } f \text{ 凸函数.}$$

P25/13:

证明: (反证) 设 f 在 $\bar{x} \in R^n$ 处具有全局极大值, 假设存在 $x^1 \in R^n$, 使 $f(\bar{x}) > f(x^1)$ 。取 $x^2 = 2\bar{x} - x^1 \in R^n$, 则 $\bar{x} = \frac{1}{2}(x^1 + x^2)$ 。

若 $f(x^2) > f(x^1)$, 则 $f(\bar{x}) \leq \frac{1}{2}(f(x^1) + f(x^2)) < f(x^2)$, 与 \bar{x} 是极大点矛盾。

若 $f(x^2) \leq f(x^1)$, 则 $f(\bar{x}) \leq \frac{1}{2}(f(x^1) + f(x^2)) \leq f(x^1)$, 与假设 $f(\bar{x}) > f(x^1)$ 矛盾。

因此, $f(x) = f(\bar{x}), \forall x \in R^n$, 即 $f(x)$ 是常数。

P25/15:

证明: (反证) 设 $\bar{x} \in R^n$ 是 $f(x)$ 在 S 上的严格局部极小点, 即存在 \bar{x} 的 δ -邻域 $N(\bar{x}, \delta)$, 使

$$f(x) > f(\bar{x}), \forall x \in S \cap N(\bar{x}, \delta) \setminus \{\bar{x}\} \quad (1)$$

假设 \bar{x} 不是 $f(x)$ 在 S 上的严格全局极小点, 则存在 $\tilde{x} \in S \setminus \{\bar{x}\}$, 使 $f(\tilde{x}) \leq f(\bar{x})$ 。因为 f 是 S 上的拟凸函数, 所以对任意的 $\lambda \in (0, 1)$, 有

$$f(\lambda \tilde{x} + (1 - \lambda)\bar{x}) \leq \max\{f(\tilde{x}), f(\bar{x})\} = f(\bar{x}) \quad (2)$$

由于当 $\lambda > 0$ 充分小时, $\lambda \tilde{x} + (1 - \lambda)\bar{x} \in S \cap N(\bar{x}, \delta) \setminus \{\bar{x}\}$, 由此知(2)与(1)矛盾。证毕。

P25/16:

证明: 设 $\nabla f(\bar{x}) = 0$ 。任取 $x \in S$, 由知, $\nabla f(\bar{x})^T(x - \bar{x}) = 0$, 根据 f 是伪凸函数得

$$f(x) - f(\bar{x}) \geq 0$$

由此知 \bar{x} 是 $f(x)$ 在 S 上的全局极小点。证毕。

P35/1(2): 略

P35/1(4): 略