

第一章 线性规划

第七节 对偶理论——原规划和对偶规划最优解之间的关系

➡ 弱对偶定理

- 强对偶定理

- 松紧定理

一. 弱对偶定理:

$$(P) \min S = CX$$

$$AX = b$$

$$X \geq 0$$

$$(D) \max Z = \lambda b$$

$$\lambda A \leq C$$

定理1-7:

$$\underline{\lambda b} \quad | \quad \underline{CX}$$

设 X 和 λ 分别是 (P) 和 (D) 的可行解, 则有 $CX \geq \lambda b$.

证明:

$$\because \lambda A \leq C, \quad X \geq 0 \quad \therefore \lambda \underbrace{AX}_b \leq CX \quad \therefore \lambda b \leq CX \quad \blacksquare$$

推论1:

若 X^0 和 λ^0 分别是 (P) 和 (D) 的可行解, 且 $CX^0 = \lambda^0 b$,
则 X^0 和 λ^0 分别是 (P) 和 (D) 的最优解。

弱对偶定理:

$$(P) \min S = CX$$

$$AX = b$$

$$X \geq 0$$

$$(D) \quad \max Z = \lambda b$$

$$\lambda_A \leq C$$

定理1-7:

设 X 和 λ 分别是 (P) 和 (D) 的可行解, 则有 $CX \geq \lambda b$.

推论1:

若 x^0 和 λ^0 分别是 (P) 和 (D) 的可行解, 且 $Cx^0 = \lambda^0 b$,

则 x^0 和 λ^0 分别是 (P) 和 (D) 的最优解。

证明:

设 X 是 (P) 的任意可行解, 由定理1-7知:

$CX \geq \lambda^0 b = CX^0$ 所以 X^0 是 (P) 的最优解。 ■

第一章 线性规划

第七节 对偶理论——原规划和对偶规划解之间的关系

✓ 弱对偶定理

➡ 强对偶定理

■ 松紧定理

二. 强对偶定理: (P) $\min S = CX$ (D) $\max Z = \lambda b$

$$AX = b$$

$$\lambda A \leq C$$

定理1-8:

$$X \geq 0$$

(P)有有限的最优解 $X^* \Leftrightarrow$ (D)有有限的最优解 λ^* ,
且相应的目标函数值相等, 即 $CX^* = \lambda^* b$.

证明: $\Rightarrow \because X^*$ 是(P)的最优解, \therefore 可设 X^* 是最优基本可行解。

设对应的最优基为 B ,

$$\text{则 } X^* = \begin{pmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X_B^* \\ 0 \end{pmatrix}.$$

$$C - C_B B^{-1} A \geq 0 \xrightarrow{\lambda^*} \underline{C_B B^{-1} A} \leq C$$

$$\xrightarrow{\lambda^*} \lambda^* A \leq C \quad \lambda^* \text{是(D)的可行解}$$

$$\begin{aligned} \because \lambda^* b &= C_B B^{-1} \underline{b} = C_B B^{-1} \underline{AX^*} = C_B B^{-1} (B, N) \begin{pmatrix} X_B^* \\ 0 \end{pmatrix} = (C_B, C_B B^{-1} N) \begin{pmatrix} X_B^* \\ 0 \end{pmatrix} \\ &= C_B X_B^* = \underline{AX^*} \begin{pmatrix} \lambda^* (B, N) \\ 0 \end{pmatrix} = CX^* \end{aligned} \quad \therefore \lambda^* \text{是(D)的最优解。} \quad \blacksquare$$

强对偶定理:

$$(P) \quad \min S = CX \quad (D) \quad \max Z = \lambda b$$
$$AX = b \quad \lambda A \leq C$$

定理1-8:

**(P)有有限的最优解 X^* \Leftrightarrow (D)有有限的最优解 λ^* ,
且相应的目标函数值相等, 即 $CX^* = \lambda^*b$.**

推论3:

若 X^* 是 (P) 的最优基本可行解, B 是相应的最优基, 则单纯形乘子 $\pi = C_B B^{-1}$ 是 (D) 的最优解。

二. 强对偶定理: $(P) \min S = CX \quad (D) \max Z = \lambda b$
 $AX = b \quad \lambda A \leq C$
 $X \geq 0$

定理1-8:

(P) 有有限的最优解 $X^* \Leftrightarrow (D)$ 有有限的最优解 λ^* ,
 且相应的目标函数值相等, 即 $CX^* = \lambda^* b$.

证明: $\Rightarrow \because X^*$ 是 (P) 的最优解, $\therefore X^*$ 是最优基本可行解。

设对应的最优基为 B ,

则 $X^* = \begin{pmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X_B^* \\ 0 \end{pmatrix}$.

$$C - C_B B^{-1} A \geq 0 \xrightarrow{\lambda^*} \underline{C_B B^{-1} A} \leq C$$

$$\xrightarrow{\lambda^*} \lambda^* A \leq C \quad \lambda^* \text{是}(D)\text{的可行解}$$

$$\begin{aligned} \because \lambda^* b &= C_B B^{-1} \underline{b} = C_B B^{-1} \underline{A} X^* = C_B B^{-1} (B, N) \begin{pmatrix} X_B^* \\ 0 \end{pmatrix} = (C_B, C_B B^{-1} N) \begin{pmatrix} X_B^* \\ 0 \end{pmatrix} \\ &= C_B X_B^* = (C_B, C_N) \begin{pmatrix} X_B^* \\ 0 \end{pmatrix} = CX^* \end{aligned} \quad \therefore \lambda^* \text{是}(D)\text{的最优解。} \quad \blacksquare$$

强对偶定理:

$$(P) \quad \min S = CX \quad (D) \quad \max Z = \lambda b$$
$$AX = b \quad \lambda A \leq C$$

定理1-8: $X \geq 0$

**(P)有有限的最优解 X^* \Leftrightarrow (D)有有限的最优解 λ^* ,
且相应的目标函数值相等, 即 $CX^* = \lambda^*b$.**

推论3:

若 X^* 是 (P) 的最优基本可行解, B 是相应的最优基, 则单纯形乘子 $\pi = C_B B^{-1}$ 是 (D) 的最优解。

推论1:

若 (P) 和 (D) 中有一个有可行解，但没有有限的最优解，则另一个问题无可行解。

强对偶定理:

$$(P) \quad \min S = CX \quad (D) \quad \max Z = \lambda b$$
$$AX = b \quad \lambda A \leq C$$

定理1-8:

**(P)有有限的最优解 X^* \Leftrightarrow (D)有有限的最优解 λ^* ,
且相应的目标函数值相等, 即 $CX^* = \lambda^*b$.**

推论1:

若 (P) 和 (D) 中有一个有可行解，但没有有限的最优解，则另一个问题无可行解。

证明：反证法：

设 (P) 有可行解 X^0 ，但没有有限的最优解，
即 $\min CX = -\infty$ ，则 (D) 没有可行解。若 (D) 有可行解 λ^0 ，
则由定理1-7, $CX \geq \lambda^0 b \Rightarrow -\infty = \min CX \geq \lambda^0 b$ ，矛盾。
所以 (D) 没有可行解。■

第一章 线性规划

第七节 对偶理论——原规划和对偶规划解之间的关系

✓ 弱对偶定理

✓ 强对偶定理

➡ 松紧定理

三. 松紧定理: $(P) \min S = CX \quad (D) \max Z = \lambda b$
 $AX = b \quad \lambda A \leq C$
 $X \geq 0$

定理1-9:

设 X^0, λ^0 分别是 (P) 和 (D) 的可行解,
 则 X^0, λ^0 分别是 (P) 和 (D) 的最优解

$$C - \lambda^0 A \geq 0$$

$$c_j - \lambda^0 p_j \geq 0$$

$$(C - \lambda^0 A)X^0 = 0$$

证明:

$$\sum_{j=1}^n (c_j - \lambda^0 p_j) x_j^0 = 0 \longrightarrow (c_j - \lambda^0 p_j) x_j^0 = 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$$

→ 设 X^0, λ^0 分别是 (P) 和 (D) 的最优解, 由定理1-8有

$$CX^0 = \lambda^0 b = \lambda^0 AX^0 \longrightarrow (C - \lambda^0 A)X^0 = 0$$

$$\longleftarrow (C - \lambda^0 A)X^0 = 0 \longrightarrow CX^0 = \lambda^0 AX^0 = \lambda^0 b$$

由定理1-7的推论1, X^0, λ^0 分别是 (P) 和 (D) 的最优解。■

第一章 线性规划

第七节 对偶理论——原规划和对偶规划解之间的关系

- ✓ 弱对偶定理
- ✓ 强对偶定理
- ✓ 松紧定理