

3 对偶问题的基本性质

- (1) 对称性：对偶问题的对偶是原问题；
- (2) 弱对偶性：若 X 是原问题的可行解， Y 是对偶问题的可行解。则存在 $CX \leq Yb$ ；
- (3) 无界性：若原问题(对偶问题)为无界解，则其对偶问题(原问题)无可行解；
- (4) 可行解是最优解时的性质；
- (5) 对偶定理：若原问题有最优解，那么对偶问题也有最优解；且目标函数值相等；
- (6) 互补松弛性；
- (7) 原问题检验数与对偶问题解的关系。

(1) 对称性： 对偶问题的对偶是原问题。

在下面的讨论中，假定线性规划的原问题对偶问题分别为原问题

$$\max z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i & (i=1, \dots, m) \\ x_j \geq 0 & (j=1, \dots, n) \end{cases}$$

对偶问题

$$\min \omega = \sum_{i=1}^m b_i y_i$$

$$\begin{cases} \sum_{i=1}^m a_{ij} y_i \leq c_j & (j=1, \dots, n) \\ y_i \geq 0 & (i=1, \dots, m) \end{cases}$$

(1) 对称性： 对偶问题的对偶是原问题。

证明： 设原问题是

$$\max z=CX; AX\leq b; X\geq 0$$

根据对偶问题的对称变换关系，可以找到它的对偶问题是

$$\min w=Yb; YA\geq C; Y\geq 0$$

若将上式两边取负号，又因 $\min w=\max(-w)$ 可得到

$$\max(-w)=-Yb; -YA\leq -C; Y\geq 0$$

根据对称变换关系，得到上式的对偶问题是

$$\min(-w')=-CX; -AX\geq -b; X\geq 0$$

又因 $\min(-w')=\max w'$ ，可得

$$\max w'=\max z=CX; AX\leq b; X\geq 0$$

这就是原问题。

(2) 弱对偶性

若 \bar{X} 是原问题的可行解, \bar{Y} 是对偶问题的可行解

则存在 $C\bar{X} \leq \bar{Y}b$

或者

如果 \bar{x}_j 是原问题的可行解, \bar{y}_i 是对偶问题的可行解,

则恒有 $\sum_{j=1}^n c_j \bar{x}_j \leq \sum_{i=1}^m b_i \bar{y}_i$

$$\sum_{j=1}^n c_j \bar{x}_j \leq \sum_{j=1}^n \left(\sum_{i=1}^m a_{ij} \bar{y}_i \right) \bar{x}_j = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \bar{x}_j \bar{y}_i$$

$$= \sum_{i=1}^m \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \bar{x}_j \right) \bar{y}_i \leq \sum_{i=1}^m b_i \bar{y}_i$$

(3) 最优性

如果 \hat{x}_j 是原问题的可行解, \hat{y}_i 是对偶问题的可行解,

且有 $\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j = \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$ 则 \hat{x}_j 是原问题的最优解, \hat{y}_i 是对偶问题的最优解。

证: 设 x^* 是原问题的最优解, y^* 是对偶问题的最优解, 有

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j \leq \sum_{j=1}^n c_j x^* ; \quad \sum_{i=1}^m b_i y^* \leq \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$$

$$\text{已知 } \sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j = \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$$

$$\text{故 } \sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j = \sum_{j=1}^n c_j x^* = \sum_{i=1}^m b_i y^* = \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$$

(3) 最优性

可行解是最优解时的性质

设 \hat{X} 是原问题的可行解, \hat{Y} 是对偶问题的可行解,
当 $C\hat{X} = \hat{Y}b$ 时, \hat{X}, \hat{Y} 是最优解。

证明:

设: \hat{X} 是原问题的可行解, \hat{Y} 是对偶问题的可行解
当 $C\hat{X} = \hat{Y}b$ 时, \hat{X}, \hat{Y} 是最优解.

证: 若 $C\hat{X} = \hat{Y}b$, 根据性质2可知, 对偶问题的
所有可行解 \bar{Y} 都存在 $\bar{Y}b \geq \hat{C}X$; 因 $C\hat{X} = \hat{Y}b$,
所以 $\bar{Y}b \geq \hat{Y}b$. 可见是使目标函数取值最小的可行解,
因而是最优解.

同理可证明, 对原问题的所有可行解 \bar{X} ,
存在 $C\hat{X} = \hat{Y}b \geq C\bar{X}$, 所以是最优解. 证毕。

(4) 无界性

无界性：若原问题(对偶问题)为无界解，则其对偶问题(原问题)无可行解。

证：由性质（2）可知，

$\bar{Y}b \geq C\bar{X} \rightarrow \infty$, 是不可能成立。

注意：这个性质的逆不成立，因为当原问题（对偶问题）无可行解时，其对偶问题（原问题）无可行解，或具有无界解

$LP:$

$$\max z = x_1 + x_2$$

$$\begin{cases} -2x_1 + x_2 \leq 4 \\ x_1 - x_2 \leq 2 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases} \Rightarrow$$

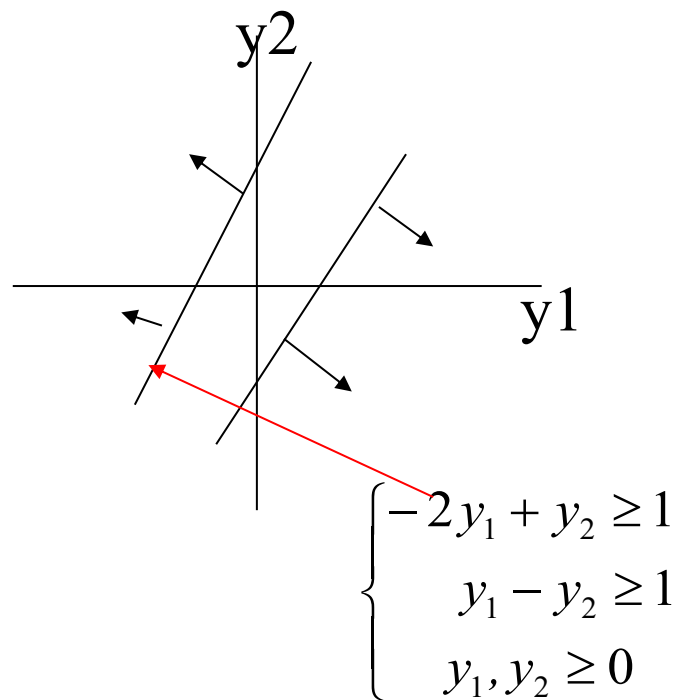
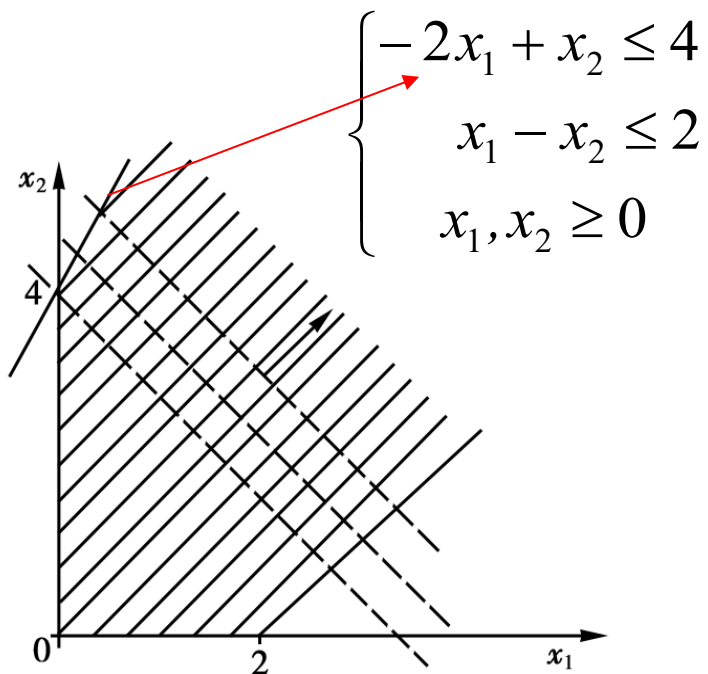
$DP:$

$$\min \omega = 4y_1 + 2y_2$$

$$\begin{cases} -2y_1 + y_2 \geq 1 \\ y_1 - y_2 \geq 1 \\ y_1, y_2 \geq 0 \end{cases}$$

(4) 无界性——例题求解

- 从两图对比可明显看到原问题无界，其对偶问题无可行解



(5) 强对偶性（对偶定理）

对偶定理：若原问题有最优解，那么对偶问题也有最优解；且目标函数值相等。

证：设 \hat{X} 是原问题的最优解，它对应的基矩阵 B ，

必存在 $C - C_B B^{-1} A \leq 0$ ，即得到 $\hat{Y} A \geq C$ ，其中 $\hat{Y} = C_B B^{-1}$ 。

若 \hat{Y} 是对偶问题的可行解，使得 $\omega = \hat{Y} b = C_B B^{-1} b$

因原问题的 \hat{X} 是最优解，使目标函数取值 $z = C \hat{X} = C_B B^{-1} b$

由此，得到 $\hat{Y} b = C_B B^{-1} b = C \hat{X}$

可见 \hat{Y} 是对偶问题的最优解。

(5) 强对偶性（对偶定理）

如果原问题有最优解，其对偶问题也一定有最优解，且有 $\max z = \min w$

证：将原问题加上松弛变量化成标准形式

$$\max z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + x_{si} = b_i \\ x_j \geq 0, x_{si} \geq 0 \end{cases}$$

用单纯性法求解，当所有 $\sigma \leq 0$ 时，得到最优解

$$-Y = -C_B B^{-1} \leq 0, \text{ 即 } y_i \geq 0$$

$$\sigma = C - C_B B^{-1} A = C - Y A \leq 0 \quad \text{即} \quad \sum_{i=1}^m a_{ij} y_i \geq c_j$$

由此 y_i 是对偶问题的可行解，又因为有

$$z = CX = \sum_{j=1}^n c_j x_j = C_B B^{-1} b = \sum_{i=1}^m b_i y_i$$

由性质2， y_i 是对偶问题的最优解，且 $\max z = \min w$

(6) 互补松弛性

在线性规划问题的最优解中，如果对应于某一约束条件的对偶变量的值为非零，则该约束条件取严格等式，反之，如果约束条件取严格不等式，则其对应的对偶变量一定为零。

也即

$$\text{如果 } \hat{y}_i > 0, \quad \text{则 } \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j = b_i$$

$$\text{如果 } \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j < b_i \text{ 则 } \hat{y}_i = 0$$

或

$$\text{如果 } \hat{x}_j > 0, \quad \text{则 } \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i = c_j$$

$$\text{如果 } \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i > c_j \text{ 则 } \hat{x}_j = 0$$

a_{ij}

(6) 互补松弛性

证明：由弱对偶性、对偶定理有

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j \leq \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i \leq \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$$

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j = \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i \text{ 得}$$

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i = \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$$

$$\text{即 } \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i = \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$$

$$\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i - \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i = \sum_{i=1}^m \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j - b_i \right) \hat{y}_i = 0$$

$$\text{因为 } \hat{y}_i \geq 0, \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j - b_i \leq 0$$

所以对于所有的 i ,有

$$\left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j - b_i \right) \hat{y}_i = 0$$

$$\hat{y}_i > 0 \text{ 则 } \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j - b_i = 0, \text{ 即 } \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j = b_i$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j - b_i < 0, \text{ 即 } \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j < b_i \text{ 则 } \hat{y}_i = 0$$

由弱对偶性、强对偶定理有

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j \leq \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i \leq \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$$

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j = \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i \text{ 得}$$

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i = \sum_{i=1}^m b_i \hat{y}_i$$

$$\text{即 } \sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i$$

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j - \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i = \sum_{j=1}^n \left(c_j - \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i \right) \hat{x}_j = 0$$

$$\sum_{j=1}^n c_j \hat{x}_j - \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} \hat{x}_j \hat{y}_i = \sum_{j=1}^n \left(c_j - \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i \right) \hat{x}_j = 0$$

$$\text{因为 } \hat{x}_j \geq 0, \quad c_j - \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i \leq 0$$

所以对于所有的*i*,有

$$\left(c_j - \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i \right) \hat{x}_j = 0$$

$$\text{即 } \hat{x}_j > 0 \quad \text{则 } c_j - \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i = 0, \text{ 即 } \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i = c_j$$

$$c_j - \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i < 0, \text{ 即 } \sum_{i=1}^m a_{ij} \hat{y}_i > c_j \quad \text{则 } \hat{y}_i = 0$$

(6) 互补松弛性

- 互补松弛性

若 \hat{X}, \hat{Y} 分别为原问题和对偶问题的可行解,
那么 $\hat{Y}X_s = 0$ 和 $Y_s\hat{X} = 0$;当且仅当, \hat{X}, \hat{Y} 为最优解。

证: 设原问题和对偶问题的标准关系是

原问题

$$\max z = CX$$

$$AX + X_s = b$$

$$X, X_s \geq 0$$

对偶问题

$$\min \omega = Yb$$

$$YA - Y_s = C$$

$$Y, Y_s \geq 0$$

(6) 互补松弛性

- 互补松弛性

将原问题目标函数中的系数向量 C 用 $C=YA-Y_S$ 代替后, 得到

$$z=(YA - Y_S)X=YAX - Y_SX \quad (2-15)$$

将对偶问题的目标函数中系数列向量 b , 用 $b=AX+X_S$ 代替后, 得到 $w=Y(AX+X_S)=YAX+YX_S$ (2-16)

- 若 $Y_S\hat{X} = 0, \hat{Y}X_S = 0$; 则 $\hat{Y}b = \hat{Y}A\hat{X} = C\hat{X}$,

由性质 (3) , 可知 \hat{X}, \hat{Y} 是最优解。

- 又若分别是原问题和对偶问题的最优解,

根据性质 (3) , 则有 $CX = YAX = Yb$

由 (2-15) , (2-16) 式可知, 必有

$$\hat{Y}X_S = 0, Y_S\hat{X} = 0$$

(7)单纯形法的双层含义

- 用单纯形法求解线性规划问题时，迭代的每一步在得到该问题的一个基本可行解的同时，其检验数的相反数就构成对偶问题的一个基本解
- 在单纯形表中，原问题的松弛变量对应对偶问题的变量，对偶问题的剩余变量对应原问题的变量；这些互相对应的变量如果在一个问题的解中是基变量，则在另一个问题的解中是非基变量，将这两个解带入各自的目标函数中，
 $Z=W$

(7) 单纯形法的双层含义

- 原问题检验数与对偶问题解的关系

设原问题是

$$\max z=CX; AX+X_S=b; X,X_S\geq 0$$

它的对偶问题是

$$\min w=Yb; YA - Y_S=C; Y,Y_S\geq 0$$

则原问题单纯形表的检验数行对应其对偶问题的一个基解，其对应关系见表2-5。

(7) 单纯形法的双层含义

X_B	X_N	X_S
0	$C_N - C_B B^{-1} N$	$-C_B B^{-1}$
Y_{S1}	Y_{S2}	$-Y$

Y_{S1} 是对应原问题中基变量 X_B 的剩余变量,
 Y_{S2} 是对应原问题中非基变量 X_N 的剩余变量。

(7) 单纯形法的双层含义

证：设 B 是原问题的一个可行基，于是 $A=(B,N)$ ；原问题可改写为

$$\begin{aligned}\max z &= C_B X_B + C_N X_N \\ BX_B + NX_N + X_S &= b \\ X_B, X_N, X_S &\geq 0\end{aligned}$$

相应地对偶问题可表示为

$$\begin{aligned}\min w &= Yb \\ YB - Y_{S1} &= C_B\end{aligned}\tag{2-17}$$

$$\begin{aligned}YN - Y_{S2} &= C_N \\ Y, Y_{S1}, Y_{S2} &\geq 0\end{aligned}\tag{2-18}$$

这里 $Y_S = (Y_{S1}, Y_{S2})$ 。

(7) 单纯形法的双层含义

当求得原问题的一个解: $X_B=B^{-1}b$,其相应的检验数为

$$C_N - C_B B^{-1}N \text{ 与 } -C_B B^{-1}$$

现分析这些检验数与对偶问题的解之间的关系: 令 $Y=C_B B^{-1}$,将它代入(2-17)式, (2-18)式得

$$Y_{S1}=0, -Y_{S2}=C_N - C_B B^{-1}N$$

证毕。

例题 对偶问题的基本性质

- 例4 已知线性规划问题

$$\max z = x_1 + x_2$$

$$\begin{cases} -x_1 + x_2 + x_3 \leq 2 \\ -2x_1 + x_2 - x_3 \leq 1 \\ 4x_1 + 7x_2 + 3x_3 \leq 8 \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{cases}$$

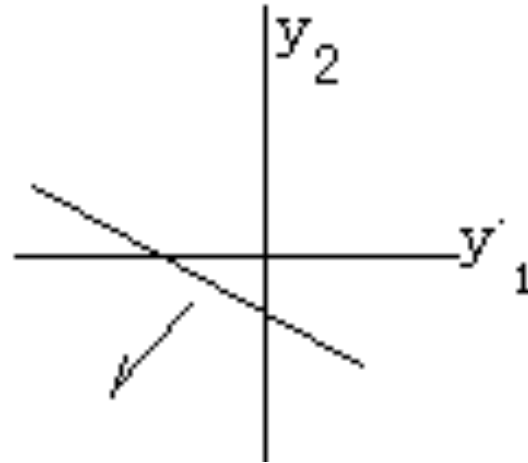
试用对偶理论证明上述线性规划问题无最优解。

例题 对偶问题的基本性质

- 上述问题的对偶问题为

$$\min \quad \omega = 2y_1 + y_2$$

$$\begin{cases} -y_1 - 2y_2 \geq 1 \\ y_1 + y_2 \geq 1 \\ y_1 - y_2 \geq 0 \\ y_1, y_2 \geq 0 \end{cases}$$



由第1约束条件，可知对偶问题无可行解；
原问题虽然有可行解，但无最优解。

例题 对偶问题的基本性质

- 例5 已知线性规划问题

$$\min z = 2x_1 + 3x_2 + 5x_3 + 2x_4 + 3x_5$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + 2x_3 + x_4 + 3x_5 \geq 4 \\ 2x_1 - x_2 + 3x_3 + x_4 + x_5 \geq 3 \\ x_j \geq 0, j = 1, \dots, 5 \end{cases}$$

已知其对偶问题的最优解为 $y_1^*=4/5$, $y_2^*=3/5$; $z=5$ 。试用对偶理论找出原问题的最优解。

例题 对偶问题的基本性质

- 例5 已知线性规划问题

解：先写出它的对偶问题

$$\begin{aligned} \max \quad & \omega = 4y_1 + 3y_2 \\ & \left\{ \begin{array}{ll} y_1 + 2y_2 \leq 2 & (1) \\ y_1 - y_2 \leq 3 & (2) \\ 2y_1 + 3y_2 \leq 5 & (3) \\ y_1 + y_2 \leq 2 & (4) \\ 3y_1 + y_2 \leq 3 & (5) \\ y_1, y_2 \geq 0 \end{array} \right. \end{aligned}$$

$$\min z = 2x_1 + 3x_2 + 5x_3 + 2x_4 + 3x_5$$

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1 + x_2 + 2x_3 + x_4 + 3x_5 \geq 4 \\ 2x_1 - x_2 + 3x_3 + x_4 + x_5 \geq 3 \\ x_j \geq 0, j = 1, \dots, 5 \end{array} \right.$$

例题 对偶问题的基本性质

$$\begin{aligned} \max \quad & \omega = 4y_1 + 3y_2 \\ & \begin{cases} y_1 + 2y_2 \leq 2 & (1) \\ y_1 - y_2 \leq 3 & (2) \\ 2y_1 + 3y_2 \leq 5 & (3) \\ y_1 + y_2 \leq 2 & (4) \\ 3y_1 + y_2 \leq 3 & (5) \\ y_1, y_2 \geq 0 \end{cases} \end{aligned}$$

将 $y_1^* = 4/5, y_2^* = 3/5$ 的值代入约束条件,

得 $(2) = 1/5 < 3, (3) = 17/5 < 5, (4) = 7/5 < 2$

它们为严格不等式; 由互补松弛性得

$$x_2^* = x_3^* = x_4^* = 0。$$

因 $y_1, y_2 \geq 0$; 原问题的两个约束条件应取等式, 故有

$$x_1^* + 3x_5^* = 4, \quad 2x_1^* + x_5^* = 3$$

求解后得到 $x_1^* = 1, x_5^* = 1$; 故原问题的最优解为

$$X^* = (1, 0, 0, 0, 1)^T; \quad w^* = 5$$