

运筹与优化新编

杉数科技教学平台

第三章线性规划的对偶

第二节 对偶问题的相关性质

郭加熠 | 助理教授





回顾：对偶问题

上节课中，介绍了线性规划的对偶问题。例如，若线性规划的原问题为

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & \text{subject to} && A\mathbf{x} = \mathbf{b} \\ & && \mathbf{x} \geq 0 \end{aligned}$$

则其对偶问题为

$$\begin{aligned} & \text{maximize} && \mathbf{b}^T \mathbf{y} \\ & \text{subject to} && A^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c} \end{aligned}$$



构造对偶问题

原问题	minimize	maximize	对偶
约束	$\geq b_i$	≥ 0	变量
	$\leq b_i$	≤ 0	
	$= b_i$	无约束	
变量	≥ 0	$\leq c_j$	约束
	≤ 0	$\geq c_j$	
	无约束	$= c_j$	

1. 每个原问题约束对应对偶问题一变量，每个原问题变量对应对偶问题一约束。
2. 等式约束对应无约束变量，反之亦然。
3. 正常（异常）约束对应正常（异常）约束。



对偶定理

定理 3.1

对偶问题的对偶问题是原问题

定理 3.2

两个等价问题（比如加入剩余变量、替换无约束变量）的对偶问题也是等价的

目录

弱对偶定理

强对偶定理

互补松弛条件

讲 员

叶荫宇，王子卓，皇甫琦，邓琪，
高建军，葛冬冬，郭加熠，何斯
迈，江波，刘慧康



弱对偶定理

原问题	对偶问题
minimize $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$	maximize $\mathbf{b}^T \mathbf{y}$
subject to $A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0$	subject to $A^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}$

定理 3.3 弱对偶定理

若 \mathbf{x} 是原问题可行解, \mathbf{y} 是对偶问题可行解, 则:

$$\mathbf{b}^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$

若原问题是最小化问题, 对偶问题是最大化问题, 则:

- ▶ 任意对偶问题可行解都会给出原始问题最优值的下界
- ▶ 任意原始问题可行解都会给出对偶问题最优值的上界
- ▶ 原始问题的最优值大于等于对偶的最优值



假设 \mathbf{x} 是原问题可行解, \mathbf{y} 是对偶问题可行。则:

$$\mathbf{b}^T \mathbf{y} = (\mathbf{A}\mathbf{x})^T \mathbf{y} = \mathbf{x}^T (\mathbf{A}^T \mathbf{y}) \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$

最后一个不等式根据 $\mathbf{x} \geq 0$ 及 $\mathbf{A}^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}$ 得到。

□

推论 3.1

- ▶ 若原问题无界 (即最优值为 $-\infty$), 则对偶问题无解。
- ▶ 若对偶问题无界 (即最优值为 ∞), 则原问题一定无解。

推论（续）

推论 3.2

设 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 分别为原问题和对偶问题的可行解。若 $\mathbf{c}^T \mathbf{x} = \mathbf{b}^T \mathbf{y}$ ，则 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 为原问题和对偶问题最优解

线性规划的最优性条件：若 \mathbf{x}, \mathbf{y} 满足：

1. \mathbf{x} 是原问题可行解
2. \mathbf{y} 是对偶问题可行解
3. 目标函数值相同，即 $\mathbf{c}^T \mathbf{x} = \mathbf{b}^T \mathbf{y}$

则 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 分别为原问题和对偶问题最优解。

反之结论依然成立。

目录

弱对偶定理

强对偶定理

互补松弛条件

讲 员

叶荫宇，王子卓，皇甫琦，邓琪，
高建军，葛冬冬，郭加熠，何斯
迈，江波，刘慧康



强对偶定理

定理 3.4 强对偶定理

若线性规划的原问题和对偶问题都有最优解，则原问题和对偶问题的最优值相等。

- ▶ 将提供一种构造性证明。即，给定一个原问题最优解，构造其对偶最优解，证明两者的目标函数值相同
- ▶ 可以发现当单纯形法结束时，也能找到对偶问题最优解



证明

使用单纯形法进行证明。假设原问题是标准型进行证明，结论具有一般性。

若原问题的最优解为 \mathbf{x}^* ，则与最优基 B 相关， B 服从 $\mathbf{x}_B = A_B^{-1}\mathbf{b}$ (\mathbf{x}_B 是 \mathbf{x}^* 基变量部分)。当单纯形法完成，检验数非负，也就是

$$\mathbf{c}^T - \mathbf{c}_B^T A_B^{-1} A \geq 0 \quad (1)$$

定义 $\mathbf{y}^T = \mathbf{c}_B^T A_B^{-1}$ ，通过 (1) 可知 $A^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}$ ，即 \mathbf{y} 是对偶问题可行解。并且

$$\mathbf{b}^T \mathbf{y} = \mathbf{c}_B^T A_B^{-1} \mathbf{b} = \mathbf{c}_B^T \mathbf{x}_B = \mathbf{c}^T \mathbf{x}^*$$

因此根据弱对偶定理， \mathbf{y} 是对偶问题最优解，定理成立。



从证明中可以看出，当使用单纯形算法时，对偶最优解实际上是一个副产品。

$\mathbf{c}_B^T \mathbf{A}_B^{-1}$ 这一项是对偶问题最优解（若原问题有最优解）。因此，当对原问题进行求解，对偶问题可以同时得到解决。

这并不是一个特殊现象。几乎所有的线性规划算法（单纯形法，内点法或椭球法）都会同时解决原问题和对偶问题。



讨论

根据强对偶定理，可以得到 (\mathbf{x}, \mathbf{y}) 分别是原问题和对偶问题的最优解的充要条件是

- ▶ \mathbf{x} 是原问题可行解
- ▶ \mathbf{y} 是对偶问题可行解
- ▶ 两者目标函数值相同

因此线性规划问题的求解实际与以下线性系统求解等价：

- ▶ $A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0$
- ▶ $A^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}$
- ▶ $\mathbf{b}^T \mathbf{y} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$



问题

线性规划及其对偶可能存在以下哪种状态

	有界	无界	无解
有界	?	?	?
无界	?	?	?
无解	?	?	?



例子：原问题对偶问题均无解

原问题：

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && x_1 + 2x_2 \\ & \text{subject to} && x_1 + x_2 = 1 \\ & && 2x_1 + 2x_2 = 3 \end{aligned}$$

对偶问题：

$$\begin{aligned} & \text{maximize} && y_1 + 3y_2 \\ & \text{subject to} && y_1 + 2y_2 = 1 \\ & && y_1 + 2y_2 = 2 \end{aligned}$$



答案

线性规划可能情形：

	有界	无界	无解
有界	✓		
无界			✓
无解		✓	✓

- ▶ 若原问题和对偶问题均有解，则两者都有最优解。（可以据此快速判断线性规划问题是否有界）。通过强对偶定理，两者的最优值相等。

现在解决了原问题和对偶问题最优值之间的关系，接下来分析原问题和对偶问题最优解之间的关系。

目录

弱对偶定理

强对偶定理

互补松弛条件

讲 员

叶荫宇，王子卓，皇甫琦，邓琪，
高建军，葛冬冬，郭加熠，何斯
迈，江波，刘慧康

互补松弛条件

原问题	对偶问题
minimize $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$	maximize $\mathbf{b}^T \mathbf{y}$
subject to $A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0$	subject to $A^T \mathbf{y} \leq \mathbf{c}$

定理 3.5

假设 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 为原问题和对偶问题的可行解, 则 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 为最优解的充要条件是

$$x_i > 0 \implies A_i^T \mathbf{y} = c_i$$

$$A_i^T \mathbf{y} < c_i \implies x_i = 0$$

或者可以表达为,

$$x_i \cdot (c_i - A_i^T \mathbf{y}) = 0, \quad \forall i$$



例子

原问题 - 最优解 (1, 0, 1):

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && 13x_1 & +10x_2 & +6x_3 \\ & \text{subject to} && 5x_1 & +x_2 & +3x_3 = 8 \\ & && 3x_1 & +x_2 & = 3 \\ & && x_1, & x_2, & x_3 \geq 0 \end{aligned}$$

对偶问题 - 最优解 (2, 1):

$$\begin{aligned} & \text{maximize} && 8y_1 & +3y_2 \\ & \text{subject to} && 5y_1 & +3y_2 \leq 13 \\ & && y_1 & +y_2 \leq 10 \\ & && 3y_1 & \leq 6 \end{aligned}$$

验证互补条件:

$$x_1 \cdot (13 - 5y_1 - 3y_2) = 0, \quad x_2 \cdot (10 - y_1 - y_2) = 0, \quad x_3 \cdot (6 - 3y_1) = 0$$



证明

根据强对偶性定理, 若 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 为原问题和对偶问题最优解, 则

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} = \mathbf{b}^T \mathbf{y}$$

所以,

$$0 = \mathbf{c}^T \mathbf{x} - \mathbf{b}^T \mathbf{y} = \mathbf{c}^T \mathbf{x} - \mathbf{y}^T A \mathbf{x} = \sum_{i=1}^n (c_i - A_i^T \mathbf{y}) \cdot x_i \quad (2)$$

由于 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 都为可行解, 因此对于任意 i , 有 $c_i - A_i^T \mathbf{y} \geq 0$ 和 $x_i \geq 0$ 。因此, 为了保证 (2) 成立, 必须有

$$(c_i - A_i^T \mathbf{y}) \cdot x_i = 0, \quad \forall i$$

另一个方向的证明可以运用同样逻辑 (上述过程步步可逆)。

□



总结

- ▶ 互补松弛条件描述的是原问题与对偶问题之间的变量与约束的关系;
- ▶ 在最优解中, 如果某个变量是正的 ($x_i > 0$), 那么其对应的对偶约束必须激活 ($c_i - A_i^T y = 0$);
- ▶ 相反, 如果某个对偶约束未激活 ($c_i - A_i^T y > 0$), 则对应的变量必须为零 ($x_i = 0$);
- ▶ 简而言之, 原问题的变量和其对应的对偶约束不能同时存在松弛。



互补条件的另一种形式

有时，可以将对偶问题等价写为：

原问题	对偶问题
minimize $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$	max $\mathbf{b}^T \mathbf{y}$
subject to $A\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0$	st. $A^T \mathbf{y} + \mathbf{s} = \mathbf{c}, \mathbf{s} \geq 0$

称 \mathbf{s} 为松弛变量。因此互补条件可以写为

$$x_i \cdot s_i = 0 \quad \forall i$$

也称互补条件为互补松弛条件。

一般互补松弛条件

原问题	对偶问题
minimize $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$	maximize $\mathbf{b}^T \mathbf{y}$
subject to $\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} \geq b_i, \quad i \in M_1,$	subject to $y_i \geq 0, \quad i \in M_1$
$\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} \leq b_i, \quad i \in M_2,$	$y_i \leq 0, \quad i \in M_2$
$\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} = b_i, \quad i \in M_3,$	y_i 无约束, $i \in M_3$
$x_j \geq 0, \quad j \in N_1,$	$A_j^T \mathbf{y} \leq c_j, \quad j \in N_1$
$x_j \leq 0, \quad j \in N_2,$	$A_j^T \mathbf{y} \geq c_j, \quad j \in N_2$
x_j 无约束, $j \in N_3,$	$A_j^T \mathbf{y} = c_j, \quad j \in N_3$

定理 3.6

若 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 为原问题和对偶问题的可行解。则 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 为最优解的充要条件是

$$y_i \cdot (\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) = 0, \quad \forall i; \quad x_j \cdot (A_j^T \mathbf{y} - c_j) = 0, \quad \forall j$$



线性约束最优化条件其他形式

根据线性约束的最优化条件：

1. \mathbf{x} 为原问题可行解
2. \mathbf{y} 为对偶问题可行解
3. $\mathbf{c}^T \mathbf{x} = \mathbf{b}^T \mathbf{y}$

根据互补松弛条件，可以得到条件的等价形式：

1. \mathbf{x} 为原问题可行解
2. \mathbf{y} 为对偶问题可行解
3. 满足所有互补松弛条件

快速判断原问题的解是否为最优

利用互补松弛条件，快速判断给定的原问题解 \mathbf{x} 是否为最优解。

- ▶ 验证解 \mathbf{x} 是否满足原问题的可行性；
- ▶ 若满足原问题可行性，则列出对偶可行性与互补松弛约束；
- ▶ 求解上述系统，若该系统存在解 \mathbf{y} ，则解 \mathbf{x} 是原问题最优解；
- ▶ 否则， \mathbf{x} 不是原问题最优解。

如果已经求得原问题最优解 \mathbf{x}^* ，求解互补松弛条件可以快速求得对偶最优解



例子

原问题:

$$\begin{array}{llll} \text{maximize} & x_1 & -x_2 & \\ \text{subject to} & -2x_1 & +x_2 & \leq 2 \\ & x_1 & -2x_2 & \leq 2 \\ & x_1 & +x_2 & = 5 \\ & x_1, & x_2 & \geq 0 \end{array}$$

对偶问题:

$$\begin{array}{llll} \text{minimize} & 2y_1 & +2y_2 & +5y_3 \\ \text{subject to} & -2y_1 & +y_2 & +y_3 \geq 1 \\ & y_1 & -2y_2 & +y_3 \geq -1 \\ & y_1 \geq 0, & y_2 \geq 0, & y_3 \text{ 无约束} \end{array}$$



例子

互补松弛条件:

$$y_1(-2x_1 + x_2 - 2) = 0$$

$$y_2(x_1 - 2x_2 - 2) = 0$$

$$y_3(x_1 + x_2 - 5) = 0$$

$$x_1(-2y_1 + y_2 + y_3 - 1) = 0$$

$$x_2(y_1 - 2y_2 + y_3 + 1) = 0$$

- ▶ 验证 $(1, 4)$ 是否是原问题最优解: 根据互补松弛条件, 可以得到 $y = (-\frac{2}{3}, 0, -\frac{1}{3})$, 并不是对偶问题可行解, 因此 $(1, 4)$ 不是原问题最优解。
- ▶ 验证 $(4, 1)$ 是否是原问题最优解: 根据互补松弛条件, 可以得到 $y = (0, \frac{2}{3}, \frac{1}{3})$, 为对偶问题的解, 因此, $(4, 1)$ 是原问题最优解。



严格互补松弛条件

定理 3.7 严格互补松弛定理

对于线性规划，如果原问题与对偶问题均存在可行解，则在所有可行解中，存在一对严格互补的可行解 $x^* \geq 0$ 和 $s^* \geq 0$ ，满足：

$$x^* \cdot s^* = 0 \quad \text{和} \quad x^* + s^* > 0$$

此外，严格互补可行解的支撑集：

$$P^* = \{j : x_j^* > 0\} \quad \text{和} \quad Z^* = \{j : s_j^* > 0\}$$

对于所有的严格互补可行解对都是不变的， P^* , Z^* 也被称为（严格）互补分割



例子

考虑如下的原问题

$$\text{minimize} \quad x_1 + x_2 + 1.5 \cdot x_3$$

$$\text{subject to} \quad x_1 + x_3 = 1$$

$$x_2 + x_3 = 1$$

$$x_1, x_2, x_3 \geq 0$$

和对应的对偶问题

$$\text{maximize} \quad y_1 + y_2$$

$$\text{subject to} \quad y_1 + s_1 = 1$$

$$y_2 + s_2 = 1$$

$$y_1 + y_2 + s_3 = 1.5$$

$$s \geq 0$$



例子

根据最优性条件可以给出严格互补松弛可行解：

$$x_1 = x_2 = 0, x_3 = 1, y_1 = y_2 = 0.75, s_1 = s_2 = 0.25, s_3 = 0$$

满足：

$$x_i s_i = 0, x_i + s_i > 0, \forall i$$

此时，（严格）互补分割为 $P^* = \{3\}$, $Z^* = \{1, 2\}$

感谢聆听！

Thank You!

