

最优化理论 Optimality Theory









目录(CONTENT)



- 01 课程简介(Introduction)
- 02 线性规划(Linear Programming)
- 03 非线性规划(Non-Linear Programming)
- 04 整数规划(Integer Programming)
- 05 动态规划(Dynamic Programming)





对偶理论与灵敏度分析

Duality Theory and Sensitivity Analysis



■ 主要内容

- > 对偶理论
- > 对偶单纯形法
- ▶ 原始-对偶算法
- > 灵敏度分析



■ 对偶问题

维生素	奶中含量	蛋中含量	每日需求
Vc(mg)	2	4	40
Vb(mg)	3	2	50
单价(US\$)	3	2.5	

重新考虑食谱问题:以出售奶和蛋给需要维生素的食品供 应商的利益出发,他的问题是确定出售维生素Vc的价格x和 维生素Vb的价格y。他不能将价格订得高于奶和蛋的市场流 行价,否则将失去他的顾客;他希望商店的总收入为最大。



■ 对偶问题

$$\mathbf{Max} \ \mathbf{40x} + \mathbf{50y}$$

$$s.t. \quad 2x + 3y \le 3$$

$$4x + 2y \leq 2.5$$

$$x, y \ge 0$$
.

极大化目标函数

可行区域(单纯形)

Min
$$3x + 2.5y$$

s.t.
$$2x + 4y \ge 40$$

$$3x + 2y \ge 50$$

$$x, y \ge 0$$
.

极小化目标函数

可行区域(单纯形)

可行解

可行解



■ 对偶问题

对比一下从消费者和供应商各自的利益导出的两个问题,不难发现两个问题可以通过下述简单的变换,而相互转化:

 极小化费用 Min
 极大化利润Max

 大于等于约束 ≥
 小于等于约束 ≤

 食品费用
 价格约束

当你把食谱问题的对偶问题解出以后(练习),你会发现一个(重要的)事实:这两个问题的最优值是相等的!

思考题: 在数学上, 是不是还有一些对偶的问题和概念?



■ 对偶问题

对偶问题的表达式

1.对称形式的对偶

```
Primal Min cx

s.t. Ax \ge b, (4.1.1)

x \ge 0
```

```
\begin{array}{ccc} \textbf{Dual} & \textbf{Max wb} \\ & \textbf{s.t. wA} \leq \textbf{c}, & \textbf{(4.1.2)} \\ & \textbf{w} \geq \textbf{0} \end{array}
```



■ 对偶问题

对偶问题的表达式

2.非对称形式的对偶

Primal Min cx
s.t.
$$Ax=b$$
, (4.1.3)
 $x\geq 0$

```
Dual Max wb
s.t. wA≤c, (4.1.4)
w无约束
```



■ 对偶问题

对偶问题的表达式

3.一般形式的对偶

Primal

min
$$cx$$
s. t $A_1x \geqslant b_1$
 $A_2x = b_2$
 $A_3x \leqslant b_3$
 $x \geqslant 0$

化为等价的标准形式

min
$$cx$$

s. t $A_1x-x_s = b_1$
 $A_2x = b_2$
 $A_3x + x_t = b_3$
 $x, x_s, x_t \geqslant 0$



■ 对偶问题

写成矩阵形式

min
$$cx+0 \cdot x_{s}+0 \cdot x_{t}$$

s. t
$$\begin{bmatrix} A_{1} & -I_{m_{1}} & 0 \\ A_{2} & 0 & 0 \\ A_{3} & 0 & I_{m_{s}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ x_{s} \\ x_{t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_{1} \\ b_{2} \\ b_{3} \end{bmatrix}$$

$$x, x_{s}, x_{t} \geqslant 0$$

按非对称对偶的定义,得上述LP的对偶问题

$$\max_{\mathbf{s}.\ t} w_1b_1 + w_2b_2 + w_3b_3$$
s. t
$$(w_1, w_2, w_3) \begin{bmatrix} A_1 & -I_{m_1} & 0 \\ A_2 & 0 & 0 \\ A_3 & 0 & I_{m_1} \end{bmatrix} \leq [c, 0, 0]$$



■ 对偶问题

于是原LP的对偶

$$\max w_1b_1 + w_2b_2 + w_3b_3$$
s. t $w_1A_1 + w_2A_2 + w_3A_3 \leqslant c$
 $w_1 \geqslant 0$ Dual $w_3 \leqslant 0$ w_2 无限制



■ 对偶问题

Primal

min
$$cx$$
s. t $A_1x \geqslant b_1$
 $A_2x = b_2$
 $A_3x \leqslant b_3$
 $x \geqslant 0$

Dual

$$\max w_1b_1 + w_2b_2 + w_3b_3$$
s. t $w_1A_1 + w_2A_2 + w_3A_3 \leqslant c$
 $w_1 \geqslant 0$
 $w_3 \leqslant 0$
 w_2 无限制



■ 对偶问题

以上分析可知有如下关系

原问题和对偶问题的对偶约束之间的关系:

原问题 (P) min		对偶问题 (D) max	
	≥0	_	<
变量	< 0	行 约 東	≥
	无限制	#	-
≈	≥		≥0
行 约 東	<	变量	≤ 0
ж	==		无限制



■ 对偶问题

引理1 对偶问题的对偶是原始问题 (The dual of the dual is the primal.)

证 仅就对称的对偶规划证之. 原问题是:

s.t.
$$Ax \geqslant b$$

$$x \ge 0$$

其对偶规划是:

s.t.
$$wA \leq c$$

$$w \ge 0$$



■ 对偶问题

将它变换成与原规划相同的形式:

min
$$(-b)^T w^T$$

s.t. $(-A)^T w^T \ge -c^T$
 $w^T \ge 0$

得到它的对偶规划如下(记它的对偶变量为 **)

$$\max \mathbf{x}^T(-\mathbf{c})^T$$

即得原问题

s.t.
$$\mathbf{x}^T(-A^T) \leq (-\mathbf{b})^T$$
 min $\mathbf{c}\mathbf{x}$
 $\mathbf{x}^T \geq 0$ s.t. $A\mathbf{x} \geq \mathbf{b}$
 $\mathbf{x} \geq 0$



■ 对偶问题

例4.1.1 设原问题

min
$$x_1-x_2$$

s. t $x_1+x_2 \ge 5$
 $x_1-2x_2 \ge 1$
 $x_1, x_2 \ge 0$

上述问题的对偶问题就是:

max
$$5w_1 + w_2$$

s. t $w_1 + w_2 \le 1$
 $w_1 - 2w_2 \le -1$
 $w_1, w_2 \ge 0$



■ 对偶问题

例4.1.2 设原问题

min
$$5x_1+4x_2+3x_3$$

s. t $x_1+x_2+x_3=4$
 $3x_1+2x_2+x_3=5$
 $x_1, x_2, x_3 \ge 0$

它的对偶问题是:

$$\max \quad 4w_1 + 5w_2$$
s. t $w_1 + 3w_2 \le 5$
 $w_1 + 2w_2 \le 4$
 $w_1 + w_2 \le 3$



■ 对偶问题

例4.1.3 设原问题

max
$$-x_1+x_2+x_3$$

s. t $x_1+x_2+2x_3 \le 25$
 $-x_1+2x_2-x_3 \ge 2$
 $x_1-x_2+x_3=3$
 $x_1, x_2 \ge 0$

在原问题中,
$$c = (c_1, c_2, c_3) = (-1, 1, 1)$$

$$A = (p_1 p_2 p_3) = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$



■ 对偶问题

$$b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 25 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

于是可得对偶问题

min
$$25w_1 + 2w_2 + 3w_3$$

s. t. $w_1 - w_2 + w_3 \ge -1$
 $w_1 + 2w_2 - w_3 \ge 1$
 $2w_1 - w_2 + w_3 = 1$
 $w_1 \ge 0, w_2 \le 0$



■ 对偶定理

注意到,原问题和对偶问题是由同一数据集(A,b,c)所定义, 且对偶问题的对偶即是原问题,因此可以选原始-对偶 对中任一为原问题,而另一个则自动为对偶。下面讨论 两者间的关系。

```
Primal Min cx

s.t. Ax \ge b, (4.1.1)

x \ge 0
```

```
Dual Max wb

s.t. wA \le c, (4.1.2)

w \ge 0
```



■ 对偶定理

注意到,原问题和对偶问题是由同一数据集(A,b,c)所定义, 且对偶问题的对偶即是原问题,因此可以选原始-对偶 对中任一为原问题,而另一个则自动为对偶。下面讨论 两者间的关系。

定理4.1.1 设 $x^{(0)}$ 和 $w^{(0)}$ 分别是(4.1.1)和(4.1.2)的可行解,

则 $cx^{(0)} \ge w^{(0)}b$.

证明:利用对偶定义立明:

由于
$$Ax^{(0)} \ge b, w^{(0)} \ge 0 \Rightarrow w^{(0)}Ax^{(0)} \ge w^{(0)}b, \quad (4.1.10)$$



■ 对偶定理

推论1 若 $x^{(0)}$ 和 $w^{(0)}$ 分别是原问题(4.1.1)和对偶问题(4.1.2)的可行解,且 $cx^{(0)} = w^{(0)}b$,则 $x^{(0)}$ 和 $w^{(0)}$ 分别是原问题(4.1.1)和对偶问题(4.1.2)的最优解。

推论2 对偶规划(4.1.1)和(4.1.2)有最优解的条件是 它们同时有可行解。

推论3 若原问题(4.1.1)的目标函数值在可行域上无下界,则其对偶问题无可行解;反之,若对偶(4.1.2)的目标函数值在可行域上无上界,则原问题无可行解.



■ 对偶定理

P D	有限最优解	无界	不可行
有限最优解	^	×	×
无界	×	×	*
不可行	×	*	•

定理4.1.2 设(4.1.1)和(4.1.2)中有一个问题存在最优解,则另一个问题也存在最优解,且这两个问题 的最优目标函数值相等。

证明:设(4.1.1)存在最优解。引进松弛变量,将(4.1.1)写成等价形式:



■ 对偶定理

$$\min cx$$

$$s.t \quad Ax - v = b, \quad (4.1.12)$$

$$x \ge 0, v \ge 0$$

由于(4.1.12)存在最优解,因此能用单纯形方法求得一个最优基本可行解。不妨设此最优解为

$$y^{(0)} = (x^{(0)T}, v^{(0)T})^T$$

相应的最优基为B.此时所有判别数满足:

$$w^{(0)} p_j - c_j \le 0, \forall j \tag{4.1.13}$$



■ 对偶定理

其中 $w^{(0)} = c_B B^{-1}, c_B$ 是目标函数中基变量(包括松弛变量中的基变量)的系数组成的向量.考察所有原来变量(不含松弛变量)在基B下的判别数,把他们所满足的条件(4.1.13)用矩阵形式同时写出,得 $w^{(0)}A-c \le 0$

即

$$w^{(0)}A - c \le 0$$

(4.1.14)

把所有松弛变量在基B下对应的判别数所满足的条件 (4.1.13)用矩阵表示,得

$$w^{(0)}(-I) \leq 0$$

即

$$w^{(0)} \ge 0$$

(4.1.15)



■ 对偶定理

由于非基变量取值为0,目标函数中松弛变量的系数

为0,故有
$$w^{(0)}b = c_B B^{-1}b = c_B y_B^{(0)} = c x^{(0)}$$

此处 $y_R^{(0)}$ 表示 $y^{(0)}$ 中基变量的取值.

根据定理4.1.1的推论1, w(0)是(4.1.2)的最优解,且(4.1.1)

和(4.1.2)的目标函数最优值相等.类似可证,若(4.1.2)存

在最优解,则(4.1.1)也存在最优解且两个问题目标函数

的最优值相等.

推论1: 若LP(4.1.1) 存在一个对应基B的最优基本可行解,则单纯形乘子 $w = c_B B^{-1}$ 是对偶问题(4.1.2)的一个最优解.



■ 对偶定理

互补松弛性质(对称)

定理4.1.3(互补松驰定理)若 $x = (x_1, x_2, ..., x_n)$ 和 $y = (y_1, y_2, ..., y_m)$ 分别是原始问题(4.1.1)和对偶问题(4.1.2)的可行解,则x 和y 都是相应问题的最优解当且仅当下述条件成立:

原始互补松驰条件:

对每一1
$$\leq j \leq n$$
: 要么 $x_j = 0$, 要么 $\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i = c_j$;

对偶互补松驰条件:

对每一1
$$\leq i \leq n$$
: 要么 $y_i = 0$, 要么 $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i$



■ 对偶定理

互补松弛性质(非对称)

定理4.1.4 若 $x = (x_1, x_2, ..., x_n)$ 和 $y = (y_1, y_2, ..., y_m)$ 分别是原始问题(4.1.3)和对偶问题(4.1.4)的可行解,则x和y都是相应问题的最优解当且仅当下述条件成立:

(1) 对每一1
$$\leq j \leq n$$
: 若 $x_j > 0$, $\Rightarrow \sum_{i=1}^m a_{ij} y_i = c_j$;



■ 对偶定理

例4.1.3 求解如下LP

min
$$2x_1+3x_2+x_8$$

s. t $3x_1-x_2+x_3 \ge 1$
 $x_1+2x_2-3x_3 \ge 2$
 $x_1, x_2, x_3 \ge 0$

它的对偶问题是:

$$\text{max} \quad w_1 + 2w_2$$
 $\text{s. t} \quad 3w_1 + w_2 \leq 2$
 $-w_1 + 2w_2 \leq 3$
 $w_1 - 3w_2 \leq 1$
 $w_1, w_2 \geq 0$



■ 对偶定理

设用图解法求得对偶问题的最优解:

$$\overline{w} = (w_1, w_2) = \left(\frac{1}{7}, \frac{11}{7}\right)$$

下面用互补松弛定理求原问题的最优解。

由于在最优解 w 处, 对偶问题的第3个约束成立严格不等式, 因此在原问题中第3个变量 w₈=0。又由于 w 的两个分量均大于 零, 因此在原问题中前两个约束在最优解处成立等式, 即

$$\begin{cases}
3x_1 - x_2 + x_3 = 1 \\
x_1 + 2x_2 - 3x_3 = 2
\end{cases}$$



■ 对偶定理

把 x₈-0 代入上述方程组,得到

$$\begin{cases} 3x_1 - x_2 = 1 \\ x_1 + 2x_2 = 2 \end{cases}$$

解此方程组,得到 $\alpha_1 = \frac{4}{7}$, $\alpha_2 = \frac{5}{7}$ 。因此原问题的最优解是

$$\bar{x} = (x_1, x_2, x_3)^T = \left(\frac{4}{7}, \frac{5}{7}, 0\right)^T$$

目标函数的最优值 $f_{\min} = \frac{23}{7}$ 。



■ 作业

第四章1.2.3.4.8.10

观看运筹学课程视频

http://mooc1.chaoxing.com/course/208139968.html