

预测型线性规划理论及应用^①

徐玖平

(成都科技大学信息与决策研究所 610065)

摘要 本文在文献[1]~[6]的基础上,针对预测型线性规划问题的不完善性,运用参数线性规划理论与方法对其最优解及其性质进行讨论,并得出了一些新的结论,不仅为预测型线性规划作了一些理论探讨,而且在实际应用上也提供了一些解该规划的方法与具体算法,文章最后以一应用实例给予示范。

关键词 线性规划 预测 GM(1.1) 预测型线性规划 决策

一、引言

文献[1]~[6]描述的所谓预测型线性规划,是指在线性规划问题的约束条件的约束值变动,并可以用时间序列来描述时,按灰色动态模型 GM(1.1)对约束值进行预测,再按预测值求解线性规划。一般情况记 $X_j, j=1, 2, \dots, n$ 为决策变量; $b_i, i=1, 2, \dots, m$ 为约束量, $b_i(k)$ 为时刻 b_i 的值。

$$b_i = (b_i(1), b_i(2), \dots, b_i(s)), i \in I$$

为约束时间列, I 为指标集, I 中指标所对应的元素允许出现非序列,即纯量。

$$A = (a_{ij}), i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n$$

$$C = [c_1, c_2, \dots, c_n]^T, b = [b_1, b_2, \dots, b_m]^T$$

则称

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{GM: } \{b_i\} \rightarrow \{b_i^{(1)}(s+k)\} \\ \text{LAGO}(b_i^{(1)}(s+k)) = b_i(s+k) \\ AX(s+k) \leq b(s+k) \\ X(s+k) \geq \bar{0} \\ f = CX^T(s+k) = \max(\text{或 } \min) \end{array} \right. \quad (1)$$

为 $s+k$ 时刻的线性规划, $b(s+k)$ 是通过 GM(1.1)模型得到的。

换句话说,预测型线性规划问题,是指矩阵约束

$$AX \leq b = [b_1, b_2, \dots, b_m]^T$$

结果 b_i 是随着时间变化,则按 GM(1.1)预测未来的约束值 b_i ,再用 b_i 求线性规划解,对应未来不同时期的约束值,便有相应的规划解,从而既了解目前条件下的优化结果,又能

^① 本文1993年10月8日收到。

分析未来优化结果的变化趋势。为了在理论上的讨论,我们将(1)式简化为如下规划问题。

$$\begin{aligned}
 & \max F(X) = CX \\
 (FLP) \quad & \text{s. t.} \begin{cases} AX \leq b(\otimes) = [b_1(\otimes), b_2(\otimes), b_m(\otimes)]^T \\ X \geq 0, b_i(\otimes) = [b_i, \bar{b}_i], i = 1, 2, \dots, m \end{cases} \quad (2)
 \end{aligned}$$

§ 2 最优解及其性质

定义 2.1 设 $X \in E_+^n$, 若存在某 $b = [b_1, b_2, \dots, b_m], b_i \in [b_i, \bar{b}_i], i = 1, 2, \dots, m$, 使得

$$AX \leq b$$

成立, 则称 X 为 (FLP) 的可行解, (FLP) 的全体可行解所组成的集合称为 (FLP) 的可行域, 记作 $R(FLP)$ 。

定义 2.2 设 $X^0 \in E_+^n$ 若存在某 $b = [b_1, b_2, \dots, b_m], b_i = [b_i, \bar{b}_i], i = 1, 2, \dots, m$, 使得 X^0 为下列线性规划

$$\begin{aligned}
 & \max F(x) = CX \\
 (FLP) \quad & \text{s. t.} \begin{cases} AX \leq b \\ X \geq \bar{0} \end{cases} \quad (4)
 \end{aligned}$$

的最优解, 则称 X^0 为 (FLP) 的最优解, (FLP) 的全体最优解所组成的集合称为 (FLP) 的最优解集, 记作 $0(FLP)$ 。

为了研究 (FLP) 的最优解及其性质, 我们引入如下参数线性规划

$$\begin{aligned}
 & \max F(x) = CX \\
 (FLP)_\alpha \quad & \text{s. t.} \begin{cases} AX \leq b(\alpha) \\ X \geq \bar{0}, b(\alpha) = \underline{b} + \alpha(\bar{b} - \underline{b}), \alpha \in [0, 1] \end{cases} \quad (5)
 \end{aligned}$$

这里 $b = [b_1, b_2, \dots, b_m]^T, \bar{b} = [b_1, \bar{b}_1, b_2, \bar{b}_2, \dots, b_m, \bar{b}_m]^T$

定理 2.1 $R[(FLP)_0] \subseteq R(FLP) \subseteq R[(FLP)_1] = R(FLP)$

证明 先证 $R[(FLP)_0] \subseteq R(FLP)$

设任意 $X \in R[(FLP)_0]$, 那么一定有

$$AX \leq b, X \geq \bar{0}$$

成立。

对任意 b , 则 $AX \leq b \leq \bar{b}$, 从而有 $X \in [FLP]$

故 $R[(FLP)_0] \subseteq R(FLP)$ (6)

同理可证 $R[(FLP)_1] \subseteq R[(FLP)]$ (7)

对任意 $X \in R(FLP)$, 则由定义 2.1, 存在某 b , 使得

$$AX \leq b, X \geq 0$$

再由 $AX \leq b \leq \bar{b}, X \geq \bar{0}$, 得 $X \in R[(FLP)]$

从而有 $R(FLP) \subseteq R[(FLP)_1]$ (8)

另一方面, 因为 (FLP)₁ 是 (FLP) 的某一特殊形式, 所以 $R(FLP) \supseteq R[(FLP)_1]$

故 $R(\text{FLP}) = R[(\text{FLP})_1]$ (9)

定理 2.2 设 X^1 是 $(\text{FLP})_1$ 的最优解, X^2 是 $(\text{FLP})_0$ 的最优解, 则

$$CX^1 = \max \{CX | X \in O(\text{FLP})\} \quad (10)$$

$$CX^2 = \max \{CX | X \in O(\text{FLP})\} \quad (11)$$

证明 设 X^1 是 $(\text{FLP})_1$ 的最优解, 则

$$CX^1 = \max \{CX | X \in R[(\text{FLP})_1]\} \quad (11)$$

又因为对任意 $X \in R[(\text{FLP})_1] = R(\text{FLP})$, 则 $CX \leq CX^1$

$$\text{所以 } CX^1 \geq \max \{CX | X \in O(\text{FLP})\} \quad (13)$$

另一方面, 因为 $O[(\text{FLP})_1] \subseteq O(\text{FLP})$, 所以

$$CX^1 = \max \{CX | X \in O(\text{FLP})\} \quad (14)$$

故 $CX^1 = \max \{CX | X \in O(\text{FLP})\}$

设 X^2 是 $(\text{FLP})_0$ 的最优解, 则

$$CX^2 = \max \{CX | X \in R[(\text{FLP})_0]\}$$

由定理 1.1 $R[(\text{FLP})_0] \subseteq R(\text{FLP}) \subseteq R[(\text{FLP})_1]$ 得

$$CX \geq CX^2 \quad \forall X \in (\text{FLP}) \quad (15)$$

所以 $CX^2 \leq \min \{CX | X \in O(\text{FLP})\}$

另一方面, 因为 $O[(\text{FLP})_0] \subseteq O(\text{FLP})$, 所以

$$CX^2 \geq \min \{CX | X \in O(\text{FLP})\} \quad (16)$$

故 $CX^2 = \min \{CX | X \in O(\text{FLP})\}$ (17)

定理 2.3 任意 (FLP) 有最优解的充分必要条件是 $R[(\text{FLP})_0] \neq \emptyset, O[(\text{FLP})_1] \neq \emptyset$

证明 必要性显然

充分性 因为 $R[(\text{FLP})_0] \neq \emptyset$, 所以由定理 2.1 $R[(\text{FLP})_0] \subseteq R(\text{FLP}) \subseteq R[(\text{FLP})_1]$

$= R(\text{FLP})$, 得 $R(\text{FLP}) \neq \emptyset$

对任意 $X \in R(\text{FLP})$, 并设 $X^0 \in O[(\text{FLP})_1] \neq \emptyset$

再由定理 2.2 得, $CX \leq CX^0$ 即 $O(\text{FLP}) \neq \emptyset$

定理 2.4 $(\text{FLP})_0$ 的最优解函数值 $F^*(\alpha) = \max_{X \in R[(\text{FLP})_0]} F(X, \alpha)$

是 α 在 $[0, 1]$ 上的单调不减函数。

证明 先证任意 $\alpha_1, \alpha_2 \in [0, 1]$ 若 $\alpha_1 \leq \alpha_2$, 则有 $R[(\text{FLP})_{\alpha_1}] \subseteq R[(\text{FLP})_{\alpha_2}]$ 。

任意 $X \in R[(\text{FLP})_{\alpha_1}]$, 则

$$AX \leq \underline{b} + \alpha_1(\bar{b} - \underline{b})$$

$$= \underline{b} + \alpha_2(\bar{b} - \underline{b}) + (\bar{b} - \underline{b})(\alpha_1 - \alpha_2)$$

$$\leq \underline{b} + \alpha_2(\bar{b} - \underline{b})$$

从而得知, $X \in R[(\text{FLP})_{\alpha_2}]$, 即 $R[(\text{FLP})_{\alpha_1}] \subseteq R[(\text{FLP})_{\alpha_2}]$

再证 $F(X, \alpha)$ 单调不减性

$$F^*(\alpha_1) = \max_{R[(\text{FLP})_{\alpha_1}]} CX \leq \max_{R[(\text{FLP})_{\alpha_2}]} CX = F^*(\alpha_2)$$

定理 2.5 若 $(\text{FLP})_0$ 与 $(\text{FLP})_1$, 都有最优值, 则 $O(\text{FLP}) = \bigcup_{0 \leq \alpha \leq 1} \{F^*(\alpha)\} = [F^*(0)F^*(1)]$

(1)]

证明 设任意(FLP)的最优值为 F, 由定理 2.1~2.2 得, $F^*(0) \leq F \leq F^*(1)$ 即, $F \in [F^*(0), F^*(1)]$.

对于参数线性规划(FLP)_α, 因为约束条件中函数 b(α) 是 α 的连续函数, 由参考文献 [7] 知, 其最优值函数 F*(α) 也为 α 的连续函数, 于是对任意 $F \in [F^*(0), F^*(1)]$, 根据价值定理, 必有 $\alpha_0 \in [0, 1]$, 使得 $F_{\alpha_0}^* = F$, F 为下列线性规划

$$\begin{aligned}
 \max F(x, \alpha_0) &= CX \\
 \text{(FLP)}_{\alpha_0} \quad \text{s. t.} \quad AX &\leq b(\alpha_0) \\
 X &\geq \bar{0}
 \end{aligned}
 \tag{19}$$

的最优值。

$$\text{故 } O(\text{FLP}) = \bigcup_{0 \leq \alpha \leq 1} \{F^*(\alpha)\} = [F^*(0), F^*(1)]
 \tag{19}$$

依据上述讨论, 求解预测型线性规划等价于求得(FLP)_α。参数线性规划。于是有必要对其算法进一步探讨。

§ 3 算 法

引进 3.1(第一判别定理) 设一般线性规划为 LP

$$\begin{aligned}
 \max F(x) &= CX \\
 \text{s. t.} \quad AX &\leq b \\
 X &\geq \bar{0}
 \end{aligned}
 \tag{20}$$

对基 $B = (P_{j_1}, P_{j_2}, \dots, P_{j_m})$, 若 $B^{-1}b \geq \bar{0}$, 且 $C_B B^{-1}A - C \geq \bar{0}$, 则对应于 B 的基本可行解

$$X_B = B^{-1}b \quad X_N = \bar{0}
 \tag{21}$$

便是(LP)的最优解(即基本最优解), 此时的基 B 称为最优基。

引进 3.2(第三类别定理) 对(LP)任意的单纯形表 $T(B) = b_{ij}$ 。若有某 j 使得 $b_{ij} \leq 0$ ($i = 1, 2, \dots, m$), 则对应的线性规划问题(LP)成为无可行解; 或者 F 无上界, 因此无最优解。

(FLP)_α 的单纯形法计算步骤如下:

Step1 设已知(FLP)₀ 的初始可行基 $B = (P_{j_1}, P_{j_2}, \dots, P_{j_m})$, 由此构成 B 的单纯形表 $T(B) = b_{ij}$, 其中

$$B^{-1}b = (b_{10}, b_{20}, \dots, b_{m0})^T \geq \bar{0}$$

Step2 令 $V = \{K \mid b_{ij} < 0, 1 \leq j \leq n\}$, 若 $V = \emptyset$, 则得基本最优解

$$X_B = B^{-1}b, X_N = \bar{0}$$

转 Step6, 否则转 Step3。

Step3 若 $V \neq \emptyset$, 对 $K \in V$, 当 $b_{ik} \leq 0, i = 1, 2, \dots, m$ 时, 则停止, 得到问题无最优解。否则转 Step4。

Step4 令 $b_{\alpha} = \min_{1 \leq i \leq m} b_{ij}$, 求

$$\theta = \min \left\{ \frac{b_{is}}{b_{is}} \mid b_{is} > 0, 1 \leq i \leq m \right\} = \frac{b_{rs}}{b_{rs}} \quad (22)$$

$$J_r = \min \{ J_i \mid \theta = \frac{b_{is}}{b_{is}}, b_{is} > 0 \} \quad (23)$$

Step5 以 b_{rs} 为主元, 主元行为 r 行, 主元列为 s 列, 作 (r, s) 换基迭代, 得基 $\bar{B} = (P_{j1}, P_{j2}, \dots, P_{jm})$ 的单纯形表 (\bar{b}_{ij}) , 其中

$$\bar{b}_{rj} = \frac{b_{rj}}{b_{rs}} \quad (1 \leq j \leq n) \quad (24)$$

$$\bar{b}_{ij} = b_{ij} - \frac{b_{rj} b_{is}}{b_{rs}} \quad (1 \leq i \neq r \leq m, 0 \leq j \leq n) \quad (25)$$

以 \bar{b}_{ij} 代替 (b_{ij}) 转 Step2

$$\text{Step6 令 } \bar{b} = B^{-1}b = (\bar{b}_1, \bar{b}_2, \dots, \bar{b}_m)^T \quad (26)$$

$$\bar{b}' = B^{-1}b' = (\bar{b}'_1, \bar{b}'_2, \dots, \bar{b}'_m)^T \quad (27)$$

$$W = \{k \mid \bar{b}'_k < 0\} \quad (28)$$

若 $W = \emptyset$, 则对一节 $\alpha \geq 0$ 的 α , 现行基仍保持为最优基, 最优解与最优值分别为

$$X_B = B^{-1}(b + 2b'), X_N = \bar{0}, F^* = C_B B^{-1}(b + \alpha b') \quad (29)$$

否则转 Step7.

$$\text{Step7 令 } \alpha = \min_{k \in W} \left\{ \frac{\bar{b}_k'}{-\bar{b}_k} \right\} = \left\{ \frac{\bar{b}_t}{-\bar{b}_t'} \right\} \quad (30)$$

$\alpha_1 = \alpha$, 则对一切 $\alpha \in [0, \alpha_1]$, 现行基仍为最优基, 最优解与最优值分别为

$$X_B = B^{-1}(b + \alpha b'), X_N = \bar{0}, F^* = C_B B^{-1}(b + \alpha b')$$

Step8 当 $\alpha = \alpha_1$ 时知 $X_{b_1} = 0$, 若此时 $b_{ij} \geq 0, j = 1, 2, \dots, n$, 则在 $\alpha > \alpha_1$ 时, 原 (FLP)₀ 无可行解存在, 转 Step12, 否则转 Step9.

$$\text{Step9 求 } \theta = \max \left\{ \frac{b_{ij}}{b_{ij}} \mid b_{ij} < 0, 1 \leq j \leq n \right\} \quad (31)$$

$$h = \min \{ j \mid \frac{b_{oj}}{b_{ij}} = \theta, b_{ij} < 0, 1 \leq j \leq n \} \quad (32)$$

转 Step10

Step10 以 b_{α} 为主元, 作 (t, h) 旋转变换, 可得基 $\bar{B} = (P_{j1}, P_{j2}, \dots, P_{jm})$, 故 $T(\bar{B}) = \bar{b}_{ij}$ 其中

$$\bar{b}_{ij} = \frac{b_{ij}}{b_{\alpha}} \quad (j = 0, 1, 2, \dots, n) \quad (33)$$

$$\bar{b}_{ij} = b_{ij} - \frac{b_{ij} b_{\alpha}}{b_{\alpha}} \quad (0 \leq i \neq r \leq m, 0 \leq j \leq n) \quad (34)$$

用 \bar{B} 代替 $B, T(\bar{B})$ 代替 $T(B)$ 转 Step11

Step11 令 $V = \{i \mid \bar{b}_{i\alpha} < 0\}$, 若 $V \neq \emptyset$, 则已获得 $\alpha = \alpha_1$ 的另一最优基及其对应的单纯形表 $T(\bar{B})$, 转 Step7, 否则, 对任意 $t \in V$, 令 $b_{t\alpha} = \min_{j \in V} b_{j\alpha}$ 转 Step9.

Step12 综合以上计算, 总结最优解及作为 α 的函数 $\max F(X, \alpha)$ 之间的关系。

定理 3.1 若 (FLP)₀ 是非退化的, 则上述算法是收敛的。

证明 由引理 3.1~3.2, 可直接获证。

若在上述算法中出现循环时, 可在文献[9]中查到处理办法, 这里从略。

§ 4 最优值 $\max F(x)$ 作为 b 的函数关系

定义 4.1 设凸集 $r \subseteq E^n$, $f(x)$ 是 r 上的函数, 若对任意两点 $X^1, X^2 \in r$, 任意 $\lambda \in [0, 1]$, 都有

$$f[\lambda X^1 + (1-\lambda)X^2] = \lambda f(X^1) + (1-\lambda)f(X^2) \quad (35)$$

则称 $f(X)$ 为凸集 r 上的仿射函数。

定理 4.1 设 f_1, f_2, \dots, f_n 均为定义在 E^n 上的仿射函数, 令

$$g(x) = \max \{f_i(x) \mid i=1, 2, \dots, n\}, X \in E^n \quad (36)$$

则 $g(x)$ 为 E^n 的分段线性且连续的凸函数。

定义 4.2 由 (36) 式定义的函数称为多面凸函数。

定理 4.2 $F^*(b)$ 是定义在 $\text{Cone}(A)$ 上的一个多面凸函数。

定理 4.3 $F^*(0) = 0$, 且对任意 $\lambda \geq 0, F^*(\lambda b) = \lambda F^*(b)$, 即 $F^*(b)$ 是正齐次函数。

定义 4.3 设凸集 $r \subseteq E^n, f(x)$ 为定义在 r 上的一个凸函数, 若对任意 $X \in r$, 存在向量 g , 均有

$$f(X) \geq f(\bar{X}) + q(X - \bar{X}) \quad (37)$$

则向量 q 称为 $f(X)$ 在 $\bar{X} \in r$ 的次梯度。

定理 4.4 W 是 $F^*(b)$ 在 $b^* \in \text{Cone}(A)$ 的次梯度, 当且仅当 W 是 $b = b^*$ 时对偶规划的最优解。

定理 4.1~4.4 的证明参见文献[10], 稍作变化即可获得, 这里省略。

§ 5 预测型线性规划在投资决策中的应用

某厂有自己支配资金 120 万元, 其中行政开支需要 30 万元。工资和福利基金 26 万元。当年需流动资金 130 万元, 生产用 11 万元, 基建用 17 万元, 交利税 53 万元, 生产盈利预计 47 万元。当年度有关部门提出要上的基建项目有五个所需投资规划见表 1、表 2

表 1 各项目投资与收入表

项 目	A	B	C	D	E
年初所需投资(万元)	10	30	20	30	20
第一年纯收入(万元)	1.5	2	3	2.5	2.5
第一年流动资金(万元)	4	4	13	10	6.5
资金回收率(%)	30.4	45.6	13.5	24.2	22.2

各部门计划基建项目需投资规划表

(单位:万元)

项目	建设周期 (1)	投资 (2)	当前收入 (3)	工程消耗 (4)	折旧 (5)	营业收入 (6)=(3)-(4+5)	税金 $7 = \frac{(6)}{2}$	纯收入 $8 = (6) - (7)$	流动资金 $9 = (3) - (4) - (7)$
A	1		14	8.5	25	3.0	1.5	1.5	4
	2		17.5	10	25	50	25	25	5
	3		17.5	10	25	50	25	25	5
	4		17.5	10	25	50	25	25	5
B	1		10	8	6	(4)	(2)	(2)	4
	2		40	20	6	14	7	7	13
	3		110	60	6	44	22	22	28
	4		90	40	6	44	22	22	28
	5		150	80	6	64	32	32	38
C	1	20	30	14	10	6	3	3	13
	2		20	8	10	2	1	1	11
D	10	30	23	10.5	7.5	5	25	2.5	2.5
	2		30	12.5	75	10	5	5	10.2
	3		35	14.5	75	13	65	65	14
	4		40	16.5	75	16	8	8	15.5
E	1		20	11	4	5	25	25	65
	2		20	11	4	5	25	25	65
	3		22	12	4	6	3	3	70
	4		24	13	4	7	35	35	75
	5		27	14	4	9	45	45	85

根据上述资料,运用预测型规划的方法,经济效益(投资回收年限或投资回收率)为目标函数,以投资限额为约束条件,建立如下投资决策模型:

$$\max F(x) = 0.304x_1 + 0.456x_2 + 0.135x_3 + 0.242x_4 + 22.2x_5$$

$$(FLP)' \quad s. t. \quad x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 \leq b_1 (\otimes) \text{ (投资约束)}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} -9x_1 - 4x_2 - 9x_3 - 5x_4 - 7.5x_5 \leq -360 \text{ (资金回收任务约束)} \\ 24x_1 + 8x_2 + 39x_3 + 20x_4 + 19.5x_5 \leq 102.0 \text{ (所需流动资金)} \\ x_1 \leq 10.0 \\ x_2 \leq 30.0 \\ x_3 \leq 20.0 \quad \text{项目限额约束} \\ x_4 \leq 30.0 \\ x_5 \leq 20.0 \\ x_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, 5 \end{array} \right.$$

依据基建投资历年数值序列 $b_1(\otimes)$

1989年	1990年	1991年	1991年
$b_1^{(1)}(\otimes) = (43.4,$	$45.6,$	$51.3,$	$56.7)$

对 $b_1(\otimes)$ 作 AGO 生成后得 $b(1)_1(\otimes)$, 再建 GM(1,1) 模型, 得基建投资预测模型

$$b_1(\otimes) = 400.15407e^{0.108186825k} + 356.755407 \quad (38)$$

用上式预测 1993 年, 1994 年基建设投资额分别为 63.3、70.5, 故得 $b_1(\otimes) = [43.4, 70.5]$, 并得 (FLP)' 转为对应的参数线性规划

$$\max F(x) = 0.304x_1 + 0.456x_2 + 0.135x_3 + 0.242x_4 + 22.2x_5$$

$$(FLP)'_a \quad \text{s.t.} \quad \begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 \leq 43.4 + 37.1 \\ -9x_1 - 4x_2 - 9x_3 - 5x_4 - 7.5x_5 \leq -360 \\ 24x_1 + 8x_2 + 39x_3 + 20x_4 + 19.5x_5 \leq 102.0 \\ x_1 \leq 10.0 \\ x_2 \leq 30.0 \\ x_3 \leq 20.0 \\ x_4 \leq 30.0 \\ x_5 \leq 20.0 \\ x_i \geq 0, i=1, 2, \dots, 5 \end{cases}$$

上式求解, 当 $\alpha = 19.9/37.1$ 时, 求得 1993 年优化解为

$$\begin{aligned} X_1(\text{A 项目}) &= 10.00 \text{ 万元} & X_2(\text{B 项目}) &= 30.00 \text{ 万元}, & X_3(\text{C 项目}) &= 0.00 \\ X_4(\text{D 项目}) &= 10.06 \text{ 万元} & X_5(\text{E 项目}) &= 13.24 \text{ 万元}, & F_{1993}^* &= 22.09 \text{ 万元}. \end{aligned}$$

平均投资回收率 $22.09/63.3 = 0.349$

当 $\alpha = 1$ 时, 求得 1994 年优化解为

$$\begin{aligned} X_1(\text{A 项目}) &= 10.00 \text{ 万元} & X_2(\text{B 项目}) &= 30.00 \text{ 万元}, & X_3(\text{C 项目}) &= 0.00 \\ X_4(\text{D 项目}) &= 21.38 \text{ 万元} & X_5(\text{E 项目}) &= 5.552 \text{ 万元}, & F_{1994}^* &= 23.19 \text{ 万元}. \end{aligned}$$

平均投资回收率 $23.19/70.5 = 0.349$

上述表明, 投资效益 1994 年不如 1993 年, 平均投资回收率下降 1.85%。

参 考 文 献

- [1] 邓聚龙, 灰色预测与决策, 华中理工大学出版社, 1986 年, P275~280
- [2] 邓聚龙, 灰色系统基本方法, 华中理工大学出版社, 1987 年, P413~420
- [3] J. L. Deng, Grey System, China Ocean Press (1988), P130~131
- [4] 邓聚龙, 多维灰色规划, 华中理工大学出版社, 1989 年, P173~178
- [5] J. L. Deng, Introduction of Grey System Theory, The Journal of Grey System, Vol. 1 No. 1 1989, P17~18
- [6] 邓聚龙, 灰色系统理论教程, 华中理工大学出版社, 1990 年, P413~420
- [7] T. Gal, Linear Parametric Programming - A brief survey, Math. Prog. Study, 1984, 21
- [8] A. S. Mame, Notes on Parametric Linear Programming, RAND Report, 686, The Rand Corporation, 1953
- [9] K. G. Murty, Linear Programming, Wiley, New York, 1983
- [10] 张建中、许绍吉, 线性规划, 科学出版社, 1990 年, P141~147
- [11] J. P. Xu, Theory of Grey Interval's Linear Programming and Its Application to LP's Paradox Research, The Journal of Grey System, Vol. 5 No. 3s 1993, P197~204