

清华大学研究生公共课教材——数学系列

最优化理论与算法 习题解答

陈宝林 编

清华大学出版社
北京

内容简介

本书对《最优化理论与算法(第2版)》中的习题全部给出了解答,其中,计算题基本按书中给出的方法步骤完成,有利于对最优化方法的理解和掌握;证明题用到一些有关的数学知识和解题技巧,对提高数学素质及深入理解最优化理论与算法是有益的。

本书可供广大读者学习、运用和讲授运筹学时参考。

版权所有,侵权必究。侵权举报电话:010-62782989 13701121933

图书在版编目(CIP)数据

最优化理论与算法习题解答/陈宝林编.--北京:清华大学出版社,2012.5

(清华大学研究生公共课教材.数学系列)

ISBN 978-7-302-28467-3

I. ①最... II. ①陈... III. ①最优化理论—研究生—题解 ②最优化算法—研究生—题解
IV. ①O242.23-44

中国版本图书馆CIP数据核字(2012)第064434号

责任编辑:刘颖
封面设计:常雪影
责任校对:王淑云
责任印制:张雪娇

出版发行:清华大学出版社

网 址: <http://www.tup.com.cn>, <http://www.wqbook.com>

地 址:北京清华大学学研大厦A座

邮 编:100084

社 总 机:010-62770175

邮 购:010-62786544

投稿与读者服务:010-62776969, c-service@tup.tsinghua.edu.cn

质 量 反 馈:010-62772015, zhiliang@tup.tsinghua.edu.cn

印 装 者:北京国马印刷厂

经 销:全国新华书店

开 本:185mm×230mm

印 张:14

字 数:305千字

版 次:2012年5月第1版

印 次:2012年5月第1次印刷

印 数:1~3000

定 价:28.00元

产品编号:047087-01

最优化理论与算法是用数学方法研究最优方案,因此,像一般数学分支一样,有严密的逻辑性,要想看懂不十分困难;但要深入理解,掌握精髓,融会贯通,并不容易;要高分分析问题、解决问题的能力,学以致用,就更加困难.要想真正学好这门学科,必须重视做题.在学习的过程中,往往遇到一种现象,一看就懂,一做就错,这正好说明做题在学习数学类课程中的重要作用.可以说,做题是打开最优化理论之门的钥匙,是真正学懂、会用最优化理论与算法的一个重要途径.

本书出版的目的是满足教学和自学的需要,促进运筹学的学习、研究和应用.衷心希望广大读者,在做题时严守独立思考,发挥创造性和丰富的想象力,切忌先看题解后做习题.还要强调,这里给出的解答是一家之言,仅供参考,不作为标准答案.倘若本书禁锢读者思路,就违背了作者初衷.

由于水平有限,错误在所难免,欢迎广大读者批评指正.

编 者

2012年2月

| | |
|--------------------------|-----|
| 第1章 引言题解..... | 1 |
| 第2章 线性规划的基本性质题解 | 10 |
| 第3章 单纯形方法题解 | 18 |
| 第4章 对偶原理及灵敏度分析题解 | 68 |
| 第5章 运输问题题解 | 91 |
| 第7章 最优性条件题解..... | 101 |
| 第8章 算法题解..... | 112 |
| 第9章 一维搜索题解..... | 113 |
| 第10章 使用导数的最优化方法题解 | 118 |
| 第11章 无约束最优化的直接方法题解 | 133 |
| 第12章 可行方向法题解 | 135 |
| 第13章 惩罚函数法题解 | 174 |
| 第14章 二次规划题解 | 183 |
| 第15章 整数规划简介题解 | 193 |
| 第16章 动态规划简介题解 | 208 |

引言题解

1. 用定义验证下列各集合是凸集:

$$(1) S = \{(x_1, x_2) | x_1 + 2x_2 \geq 1, x_1 - x_2 \geq 1\}; \quad (2) S = \{(x_1, x_2) | x_2 \geq |x_1|\};$$

$$(3) S = \{(x_1, x_2) | x_1^2 + x_2^2 \leq 10\}.$$

证 (1) 对集合 S 中任意两点 $x^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \end{bmatrix}$, $x^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \end{bmatrix}$ 及每个数 $\lambda \in [0, 1]$, 有

$$\lambda x^{(1)} + (1 - \lambda)x^{(2)} = \begin{bmatrix} \lambda x_1^{(1)} + (1 - \lambda)x_1^{(2)} \\ \lambda x_2^{(1)} + (1 - \lambda)x_2^{(2)} \end{bmatrix}.$$

由题设, 有

$$\begin{aligned} & [\lambda x_1^{(1)} + (1 - \lambda)x_1^{(2)}] + 2[\lambda x_2^{(1)} + (1 - \lambda)x_2^{(2)}] \\ &= \lambda(x_1^{(1)} + 2x_2^{(1)}) + (1 - \lambda)(x_1^{(2)} + 2x_2^{(2)}) \geq \lambda + (1 - \lambda) = 1, \\ & [\lambda x_1^{(1)} + (1 - \lambda)x_1^{(2)}] - [\lambda x_2^{(1)} + (1 - \lambda)x_2^{(2)}] \\ &= \lambda(x_1^{(1)} - x_2^{(1)}) + (1 - \lambda)(x_1^{(2)} - x_2^{(2)}) \geq \lambda + (1 - \lambda) = 1, \end{aligned}$$

因此, $\lambda x^{(1)} + (1 - \lambda)x^{(2)} \in S$, 故 S 是凸集.

(2) 对集合 S 中任意两点 $x^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \end{bmatrix}$ 和 $x^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \end{bmatrix}$ 及每个数 $\lambda \in [0, 1]$, 有

$$\lambda x^{(1)} + (1 - \lambda)x^{(2)} = \begin{bmatrix} \lambda x_1^{(1)} + (1 - \lambda)x_1^{(2)} \\ \lambda x_2^{(1)} + (1 - \lambda)x_2^{(2)} \end{bmatrix}.$$

由题设, 有

$$\lambda x_2^{(1)} + (1 - \lambda)x_2^{(2)} \geq \lambda |x_1^{(1)}| + (1 - \lambda)|x_1^{(2)}| \geq |\lambda x_1^{(1)} + (1 - \lambda)x_1^{(2)}|,$$

因此 $\lambda x^{(1)} + (1 - \lambda)x^{(2)} \in S$, 故 S 是凸集.

(3) 对集合 S 中任意两点 $x^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \end{bmatrix}$ 和 $x^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \end{bmatrix}$ 及每个数 $\lambda \in [0, 1]$, 有

$$\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)} = \begin{bmatrix} \lambda x_1^{(1)} + (1-\lambda)x_1^{(2)} \\ \lambda x_2^{(1)} + (1-\lambda)x_2^{(2)} \end{bmatrix}.$$

由题设,有

$$\begin{aligned} & [\lambda x_1^{(1)} + (1-\lambda)x_1^{(2)}]^2 + [\lambda x_2^{(1)} + (1-\lambda)x_2^{(2)}]^2 \\ &= \lambda^2 x_1^{(1)2} + 2\lambda(1-\lambda)x_1^{(1)}x_1^{(2)} + (1-\lambda)^2 x_1^{(2)2} + \lambda^2 x_2^{(1)2} + 2\lambda(1-\lambda)x_2^{(1)}x_2^{(2)} \\ &+ (1-\lambda)^2 x_2^{(2)2} = \lambda^2 [x_1^{(1)2} + x_2^{(1)2}] + (1-\lambda)^2 [x_1^{(2)2} + x_2^{(2)2}] + \lambda(1-\lambda)[2x_1^{(1)}x_1^{(2)} \\ &+ 2x_2^{(1)}x_2^{(2)}] \leq 10\lambda^2 + 10(1-\lambda)^2 + \lambda(1-\lambda)[x_1^{(1)2} + x_1^{(2)2} + x_2^{(1)2} + x_2^{(2)2}] \\ &\leq 10\lambda^2 + 10(1-\lambda)^2 + 20\lambda(1-\lambda) = 10, \end{aligned}$$

因此 $\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)} \in S$, 故 S 是凸集.

2. 设 $C \subset \mathbb{R}^p$ 是一个凸集, p 是正整数. 证明下列集合 S 是 \mathbb{R}^m 中的凸集:

$$S = \{x \mid x \in \mathbb{R}^m, x = Ap, p \in C\},$$

其中 A 是给定的 $n \times p$ 实矩阵.

证 对任意两点 $x^{(1)}, x^{(2)} \in S$ 及每个数 $\lambda \in [0, 1]$, 根据集合 S 的定义, 存在 $p_1, p_2 \in C$, 使 $x^{(1)} = Ap_1, x^{(2)} = Ap_2$, 因此必有 $\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)} = \lambda Ap_1 + (1-\lambda)Ap_2 = A[\lambda p_1 + (1-\lambda)p_2]$. 由于 C 是凸集, 必有 $\lambda p_1 + (1-\lambda)p_2 \in C$, 因此 $\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)} \in S$, 故 S 是凸集.

3. 证明下列集合 S 是凸集:

$$S = \{x \mid x \neq Av, v \geq 0\},$$

其中 A 是 $n \times m$ 矩阵, $x \in \mathbb{R}^n, v \in \mathbb{R}^m$.

证 对任意的 $x^{(1)}, x^{(2)} \in S$ 及每个数 $\lambda \in [0, 1]$, 存在 $y_1, y_2 \geq 0$, 使 $x^{(1)} = Ay_1, x^{(2)} = Ay_2$, 因此有 $\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)} = A[\lambda y_1 + (1-\lambda)y_2]$, 而 $\lambda y_1 + (1-\lambda)y_2 \geq 0$, 故 $\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)} \in S$, 即 S 是凸集.

4. 设 S 是 \mathbb{R}^n 中一个非空凸集. 证明对每一个整数 $k \geq 2$, 若 $x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, x^{(k)} \in S$, 则

$$\sum_{i=1}^k \lambda_i x^{(i)} \in S,$$

其中 $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_k = 1, \lambda_i \geq 0, i=1, 2, \dots, k$.

证 用数学归纳法. 当 $k=2$ 时, 由凸集的定义知上式显然成立. 设 $k=m$ 时结论成立, 当 $k=m+1$ 时, 有

$$\sum_{i=1}^{m+1} \lambda_i x^{(i)} = \sum_{i=1}^m \lambda_i x^{(i)} + \lambda_{m+1} x^{(m+1)} = \left(\sum_{i=1}^m \lambda_i \right) \sum_{i=1}^m \frac{\lambda_i}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} x^{(i)} + \lambda_{m+1} x^{(m+1)},$$

其中 $\sum_{i=1}^m \lambda_i = 1$. 根据归纳假设,

$$\hat{x} = \sum_{i=1}^m \frac{\lambda_i}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} x^{(i)} \in S.$$

由于 $\sum_{i=1}^m \lambda_i + \lambda_{m+1} = 1$, 因此 $(\sum_{i=1}^m \lambda_i) \hat{x} + \lambda_{m+1} x^{(m+1)} \in S$, 即 $\sum_{i=1}^{m+1} \lambda_i x^{(i)} \in S$. 于是当 $k=m+1$ 时结论也成立. 从而得证.

5. 设 A 是 $m \times n$ 矩阵, B 是 $l \times n$ 矩阵, $c \in \mathbb{R}^m$, 证明下列两个系统恰有一个有解:

系统 1 $Ax \leq 0, Bx = 0, c^T x > 0$, 对某些 $x \in \mathbb{R}^n$.

系统 2 $A^T y + B^T z = c, y \geq 0$, 对某些 $y \in \mathbb{R}^m$ 和 $z \in \mathbb{R}^l$.

证 由于 $Bx = 0$ 等价于

$$\begin{cases} Bx \leq 0, \\ Bx \geq 0. \end{cases}$$

因此系统 1 有解, 即

$$\begin{bmatrix} A \\ B \\ -B \end{bmatrix} x \leq 0, \quad c^T x > 0 \text{ 有解.}$$

根据 Farkas 定理, 得

$$(A^T \quad B^T \quad -B^T) \begin{bmatrix} y \\ u \\ v \end{bmatrix} = c, \quad \begin{bmatrix} y \\ u \\ v \end{bmatrix} \geq 0$$

无解. 记 $u-v=z$, 即得

$$A^T y + B^T z = c, \quad y \geq 0$$

无解. 反之亦然.

6. 设 A 是 $m \times n$ 矩阵, $c \in \mathbb{R}^m$, 则下列两个系统恰有一个有解:

系统 1 $Ax \leq 0, c^T x > 0$, 对某些 $x \in \mathbb{R}^n$.

系统 2 $A^T y \geq c, y \geq 0$, 对某些 $y \in \mathbb{R}^m$.

证 若系统 1 有解, 即

$$\begin{bmatrix} A \\ -I \end{bmatrix} x \leq 0, \quad c^T x > 0$$

有解, 则根据 Farkas 定理, 有

$$(A^T - I) \begin{bmatrix} y \\ u \end{bmatrix} = c, \quad \begin{bmatrix} y \\ u \end{bmatrix} \geq 0$$

无解, 即 $A^T y - u = c, y \geq 0, u \geq 0$ 无解, 亦即

$$A^T y \geq c, \quad y \geq 0$$

无解.

反之, 若 $A^T y \geq c, y \geq 0$ 有解, 即

$$A^T y - u = c, \quad y \geq 0, u \geq 0$$

有解, 亦即

$$(A^T - I) \begin{bmatrix} y \\ u \end{bmatrix} = c, \quad \begin{bmatrix} y \\ u \end{bmatrix} \geq 0$$

有解. 根据 Farkas 定理, 有

$$\begin{bmatrix} A \\ -I \end{bmatrix} x \leq 0, \quad c^T x > 0$$

无解, 即

$$Ax \leq 0, \quad x \geq 0, \quad c^T x > 0$$

无解.

7. 证明 $Ax \leq 0, c^T x > 0$ 有解. 其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad c = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

证 根据 Farkas 定理, 只需证明

$$A^T y = c, \quad y \geq 0$$

无解. 事实上, $A^T y = c$, 即

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

对此线性方程组的增广矩阵做初等行变换:

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 \\ -2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 0 & -1 & 5 \\ 0 & 2 & -2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 0 & -1 & 5 \\ 0 & 0 & 8 \end{bmatrix}.$$

此线性方程组 $A^T y = c$ 的系数矩阵与增广矩阵的秩不等, 因此无解, 即 $A^T y = c, y \geq 0$ 无解. 根据 Farkas 定理, $Ax \leq 0, c^T x > 0$ 有解.

8. 证明下列不等式组无解:

$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 < 0, \\ 3x_1 - x_2 < 0, \\ 17x_1 + 11x_2 > 0. \end{cases}$$

证 将不等式组写作

$$Ax < 0, \quad \text{其中} \quad A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 3 & -1 \\ -17 & -11 \end{bmatrix}.$$

根据 Gordan 定理, 只需证明 $A^T y = 0, y \geq 0, y \neq 0$ 有解. 对系数矩阵 A^T 做初等行变换:

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & -17 \\ 3 & -1 & -11 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 3 & -17 \\ 0 & -10 & 40 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & -5 \\ 0 & 1 & -4 \end{bmatrix}.$$

$A^T y = 0$ 的同解线性方程组为

$$\begin{cases} y_1 = 5y_3, \\ y_2 = 4y_3, y_3 \text{ 任意.} \end{cases}$$

显然 $A^T y = 0, y \geq 0, y \neq 0$ 有解. 根据 Gordan 定理, 原来的不等式组无解.

9. 判别下列函数是否为凸函数:

- (1) $f(x_1, x_2) = x_1^2 - 2x_1x_2 + x_2^2 + x_1 + x_2$;
- (2) $f(x_1, x_2) = x_1^2 - 4x_1x_2 + x_2^2 + x_1 + x_2$;
- (3) $f(x_1, x_2) = (x_1 - x_2)^2 + 4x_1x_2 + e^{x_1+x_2}$;
- (4) $f(x_1, x_2) = x_1e^{-(x_1+x_2)}$;
- (5) $f(x_1, x_2, x_3) = x_1x_2 + 2x_1^2 + x_2^2 + 2x_3^2 - 6x_1x_3$.

解 (1) $\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -2 & 2 \end{bmatrix}$ 为半正定矩阵, 故 $f(x_1, x_2)$ 是凸函数.

(2) $\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -4 & 2 \end{bmatrix}$ 为不定矩阵, 故 $f(x_1, x_2)$ 不是凸函数.

(3) $\frac{\partial f}{\partial x_1} = 2(x_1 - x_2) + 4x_2 + e^{x_1+x_2}, \quad \frac{\partial f}{\partial x_2} = -2(x_1 - x_2) + 4x_1 + e^{x_1+x_2},$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = 2 + e^{x_1+x_2}, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} = 2 + e^{x_1+x_2}, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = 2 + e^{x_1+x_2},$$

因此 Hesse 矩阵

$$\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 2 + e^{x_1+x_2} & 2 + e^{x_1+x_2} \\ 2 + e^{x_1+x_2} & 2 + e^{x_1+x_2} \end{bmatrix} = (2 + e^{x_1+x_2}) \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

为半正定矩阵, 因此 $f(x)$ 是凸函数.

(4) $\frac{\partial f}{\partial x_1} = e^{-(x_1+x_2)} - x_1e^{-(x_1+x_2)} = (1-x_1)e^{-(x_1+x_2)}, \quad \frac{\partial f}{\partial x_2} = -x_1e^{-(x_1+x_2)},$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = (x_1 - 2)e^{-(x_1+x_2)}, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} = (x_1 - 1)e^{-(x_1+x_2)}, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = x_1e^{-(x_1+x_2)},$$

于是 Hesse 矩阵

$$\nabla^2 f(x) = e^{-(x_1+x_2)} \begin{bmatrix} x_1 - 2 & x_1 - 1 \\ x_1 - 1 & x_1 \end{bmatrix}$$

为不定矩阵, 故 $f(x)$ 不是凸函数.

(5) $f(x)$ 的 Hesse 矩阵为

$$\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 4 & 1 & -6 \\ 1 & 2 & 0 \\ -6 & 0 & 4 \end{bmatrix}.$$

做合同变换:

$$\begin{bmatrix} 4 & 1 & -6 \\ 1 & 2 & 0 \\ -6 & 0 & 4 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 7 & 3 \\ 0 & 3 & -5 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 7 & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{44}{7} \end{bmatrix}$$

由此可得 $\nabla^2 f(x)$ 为不定矩阵, 因此 $f(x)$ 不是凸函数.

10. 设 $f(x_1, x_2) = 10 - 2(x_2 - x_1^2)^2$,
 $S = \{(x_1, x_2) \mid -11 \leq x_1 \leq 1, -1 \leq x_2 \leq 1\}$,
 $f(x_1, x_2)$ 是否为 S 上的凸函数?

解 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = 8x_1(x_2 - x_1^2), \quad \frac{\partial f}{\partial x_2} = -4(x_2 - x_1^2),$
 $\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = 8(x_2 - 3x_1^2), \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} = 8x_1, \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = -4,$

函数 $f(x_1, x_2)$ 的 Hesse 矩阵为

$$\nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 8(x_2 - 3x_1^2) & 8x_1 \\ 8x_1 & -4 \end{bmatrix}.$$

易知 $\nabla^2 f(x)$ 在集合 S 上不是半正定矩阵, 如在点 $(0, 1)$ 处的 Hesse 矩阵是 $\begin{bmatrix} 8 & 0 \\ 0 & -4 \end{bmatrix}$, 是不定矩阵. 因此 $f(x_1, x_2)$ 不是 S 上的凸函数.

11. 证明 $f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax + b^T x$ 为严格凸函数的充要条件是 Hesse 矩阵 A 正定.

证 先证必要性. 设 $f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax + b^T x$ 是严格凸函数. 根据定理 1.4.14, 对任意非零向量 x 及 $\bar{x} = 0$, 必有

$$f(x) > f(0) + \nabla f(0)^T x. \quad (1)$$

将 $f(x)$ 在 $\bar{x} = 0$ 处展开, 有

$$f(x) = f(0) + \nabla f(0)^T x + \frac{1}{2}x^T \nabla^2 f(0)x + o(\|x\|^2). \quad (2)$$

由 (1) 式和 (2) 式知

$$\frac{1}{2}x^T \nabla^2 f(0)x + o(\|x\|^2) > 0.$$

由于 $f(x)$ 是二次凸函数, $\nabla^2 f(0) = A, o(\|x\|^2) = 0$, 因此 $x^T Ax > 0$, 即 A 正定. 再证充分性. 设 A 正定, 对任意两个不同点 x 和 \bar{x} , 根据中值定理, 有

$$\begin{aligned} f(x) &= f(\bar{x}) + \nabla f(\bar{x})^T (x - \bar{x}) + \frac{1}{2}(x - \bar{x})^T \nabla^2 f(\bar{x})(x - \bar{x}) \\ &= f(\bar{x}) + \nabla f(\bar{x})^T (x - \bar{x}) + \frac{1}{2}(x - \bar{x})^T A(x - \bar{x}) \end{aligned}$$

$$> f(\bar{x}) + \nabla f(\bar{x})^T (x - \bar{x}).$$

根据定理 1.4.14, $f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax + b^T x$ 是严格凸函数.

12. 设 f 是定义在 \mathbb{R}^n 上的凸函数, $x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, x^{(k)}$ 是 \mathbb{R}^n 中的点, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 是非负数, 且满足 $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_k = 1$, 证明:

$$f(\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)} + \dots + \lambda_k x^{(k)}) \leq \lambda_1 f(x^{(1)}) + \lambda_2 f(x^{(2)}) + \dots + \lambda_k f(x^{(k)}).$$

证 用数学归纳法. 当 $k=2$ 时, 根据凸函数的定义, 必有

$$f(\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)}) \leq \lambda_1 f(x^{(1)}) + \lambda_2 f(x^{(2)}).$$

设 $k=m$ 时不等式成立. 当 $k=m+1$ 时, 有

$$\begin{aligned} & f(\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)} + \dots + \lambda_m x^{(m)} + \lambda_{m+1} x^{(m+1)}) \\ &= f\left(\sum_{i=1}^m \lambda_i \left(\frac{\lambda_1}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} x^{(1)} + \frac{\lambda_2}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} x^{(2)} + \dots + \frac{\lambda_m}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} x^{(m)}\right) + \lambda_{m+1} x^{(m+1)}\right). \end{aligned}$$

记

$$\hat{x} = \frac{\lambda_1}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} x^{(1)} + \frac{\lambda_2}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} x^{(2)} + \dots + \frac{\lambda_m}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} x^{(m)}.$$

由于 $f(x)$ 是凸函数, $\sum_{i=1}^m \lambda_i + \lambda_{m+1} = 1, \lambda_i \geq 0$, 根据凸函数定义, 有

$$f\left(\left(\sum_{i=1}^m \lambda_i\right)\hat{x} + \lambda_{m+1}x^{(m+1)}\right) \leq \left(\sum_{i=1}^m \lambda_i\right)f(\hat{x}) + \lambda_{m+1}f(x^{(m+1)}).$$

根据归纳法假设, 有

$$f(\hat{x}) \leq \frac{\lambda_1}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} f(x^{(1)}) + \frac{\lambda_2}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} f(x^{(2)}) + \dots + \frac{\lambda_m}{\sum_{i=1}^m \lambda_i} f(x^{(m)}).$$

代入上式, 则有

$$f(\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)} + \dots + \lambda_{m+1} x^{(m+1)}) \leq \lambda_1 f(x^{(1)}) + \lambda_2 f(x^{(2)}) + \dots + \lambda_{m+1} f(x^{(m+1)}),$$

即 $k=m+1$ 时, 不等式也成立. 从而得证.

13. 设 f 是 \mathbb{R}^n 上的凸函数, 证明: 如果 f 在某点 $x \in \mathbb{R}^n$ 处具有全局极大值, 则对一切点 $x \in \mathbb{R}^n, f(x)$ 为常数.

证 用反证法. 设 $f(x)$ 在点 \bar{x} 处具有全局极大值, 且在点 $x^{(1)}$ 处有 $f(x^{(1)}) < f(\bar{x})$. 在过点 $x^{(1)}$ 和 \bar{x} 的直线上任取一点 $x^{(2)}$, 使得

$$\bar{x} = \lambda x^{(1)} + (1 - \lambda)x^{(2)}, \quad \lambda \in (0, 1).$$

分两种情形讨论:

- (1) 若 $f(x^{(2)}) \leq f(x^{(1)})$, 由于 $f(x)$ 是凸函数, 必有
 $f(\bar{x}) = f(\lambda x^{(1)} + (1 - \lambda)x^{(2)})$

$$\leq \lambda f(x^{(1)}) + (1-\lambda)f(x^{(2)}) \\ \leq \lambda f(x^{(1)}) + (1-\lambda)f(x^{(1)}) = f(x^{(1)}), \text{矛盾.}$$

(2) 若 $f(x^{(2)}) > f(x^{(1)})$, 由于 $f(x)$ 是凸函数, 必有

$$f(\bar{x}) = f(\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)}) \\ \leq \lambda f(x^{(1)}) + (1-\lambda)f(x^{(2)}) \\ < \lambda f(x^{(2)}) + (1-\lambda)f(x^{(2)}) = f(x^{(2)}), \text{矛盾.}$$

综上, $f(x)$ 必为常数.

14. 设 f 是定义在 \mathbb{R}^n 上的函数, 如果对每一点 $x \in \mathbb{R}^n$ 及正数 t 均有 $f(tx) = tf(x)$, 则称 f 为正齐次函数. 证明 \mathbb{R}^n 上的正齐次函数 f 为凸函数的充要条件是, 对任何 $x^{(1)}, x^{(2)} \in \mathbb{R}^n$, 有

$$f(x^{(1)} + x^{(2)}) \leq f(x^{(1)}) + f(x^{(2)}).$$

证 先证必要性. 设正齐次函数 $f(x)$ 是凸函数, 则对任意两点 $x^{(1)}, x^{(2)} \in \mathbb{R}^n$, 必有

$$f\left(\frac{1}{2}x^{(1)} + \frac{1}{2}x^{(2)}\right) \leq \frac{1}{2}f(x^{(1)}) + \frac{1}{2}f(x^{(2)}).$$

由于 $f(x)$ 是正齐次函数, 有

$$f\left(\frac{1}{2}x^{(1)} + \frac{1}{2}x^{(2)}\right) = \frac{1}{2}f(x^{(1)} + x^{(2)}).$$

代入前式得

$$\frac{1}{2}f(x^{(1)} + x^{(2)}) \leq \frac{1}{2}f(x^{(1)}) + \frac{1}{2}f(x^{(2)}),$$

即

$$f(x^{(1)} + x^{(2)}) \leq f(x^{(1)}) + f(x^{(2)}).$$

再证充分性. 设正齐次函数 $f(x)$ 对任意的 $x^{(1)}, x^{(2)} \in \mathbb{R}^n$ 满足

$$f(x^{(1)} + x^{(2)}) \leq f(x^{(1)}) + f(x^{(2)}),$$

则对任意的 $x^{(1)}, x^{(2)} \in \mathbb{R}^n$ 及每个数 $\lambda \in (0, 1)$, 必有

$$f(\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)}) \leq f(\lambda x^{(1)}) + f((1-\lambda)x^{(2)}) = \lambda f(x^{(1)}) + (1-\lambda)f(x^{(2)}).$$

因此 $f(x)$ 是 \mathbb{R}^n 上的凸函数.

15. 设 S 是 \mathbb{R}^n 中非空凸集, f 是定义在 S 上的实函数. 若对任意的 $x^{(1)}, x^{(2)} \in S$ 及每一个数 $\lambda \in (0, 1)$, 均有

$$f(\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)}) \leq \max\{f(x^{(1)}), f(x^{(2)})\},$$

则称 f 为拟凸函数.

试证明: 若 $f(x)$ 是凸集 S 上的拟凸函数, \bar{x} 是 $f(x)$ 在 S 上的严格局部极小点, 则 \bar{x} 也是 $f(x)$ 在 S 上的严格全局极小点.

证 用反证法. 设 \bar{x} 是严格局部极小点, 即存在 \bar{x} 的 δ 邻域 $N_\delta(\bar{x})$, 对于每个 $x \in S \cap N_\delta(\bar{x})$ 且 $x \neq \bar{x}$, 有 $f(x) > f(\bar{x})$, 但 \bar{x} 不是严格全局极小点, 即存在点 $\hat{x} \in S, \hat{x} \neq \bar{x}$, 使得

$$f(\hat{x}) \leq f(\bar{x}).$$

由于 $f(x)$ 是凸集 S 上的拟凸函数, 对每个 $\lambda \in (0, 1)$ 有

$$f(\lambda \hat{x} + (1-\lambda)\bar{x}) \leq f(\bar{x}).$$

对充分小的 $\lambda, \lambda \hat{x} + (1-\lambda)\bar{x} \in S \cap N_\delta(\bar{x})$, 这与 \bar{x} 是严格局部极小点相矛盾. 因此, \bar{x} 也是严格全局极小点.

16. 设 S 是 \mathbb{R}^n 中一个非空开凸集, f 是定义在 S 上的可微实函数. 如果对任意两点 $x^{(1)}, x^{(2)} \in S$, 有 $(x^{(1)} - x^{(2)})^T \nabla f(x^{(2)}) \geq 0$ 蕴含 $f(x^{(1)}) \geq f(x^{(2)})$, 则称 $f(x)$ 是伪凸函数.

试证明: 若 $f(x)$ 是开凸集 S 上的伪凸函数, 且对某个 $\bar{x} \in S$ 有 $\nabla f(\bar{x}) = 0$, 则 \bar{x} 是 $f(x)$ 在 S 上的全局极小点.

证 设存在 $\bar{x} \in S$ 使得 $\nabla f(\bar{x}) = 0$. 由于 $f(x)$ 是开凸集 S 上的伪凸函数, 按伪凸函数的定义, 对任意的 $x \in S, (x - \bar{x})^T \nabla f(\bar{x}) = 0$ 蕴含 $f(x) \geq f(\bar{x})$, 因此 \bar{x} 是 $f(x)$ 在 S 上的全局极小点.

线性规划的基本性质问题

1. 用图解法解下列线性规划问题:

$$(1) \min \quad 5x_1 - 6x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 10, \\ 2x_1 - x_2 \leq 5, \\ x_1 - 4x_2 \leq 4, \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 - x_2 \leq 5, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

$$(3) \min \quad 13x_1 + 5x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} 7x_1 + 3x_2 \geq 19, \\ 10x_1 + 2x_2 \leq 11, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

$$(4) \max \quad -20x_1 + 10x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} x_1 + x_2 \geq 10, \\ -10x_1 + x_2 \leq 10, \\ -5x_1 + 5x_2 \leq 25, \\ x_1 + 4x_2 \geq 20, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

$$(5) \min \quad -3x_1 - 2x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} 3x_1 + 2x_2 \leq 6, \\ x_1 - 2x_2 \leq 1, \\ x_1 + x_2 \geq 1, \\ -x_1 + 2x_2 \leq 1, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

$$(7) \max \quad 3x_1 + x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} x_1 - x_2 \geq 0, \\ x_1 + x_2 \leq 5, \\ 6x_1 + 2x_2 \leq 21, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

$$(2) \min \quad -x_1 + x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} 3x_1 - 7x_2 \geq 8, \\ x_1 - x_2 \leq 5, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

$$(6) \max \quad 5x_1 + 4x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} -2x_1 + x_2 \geq -4, \\ x_1 + 2x_2 \leq 6, \\ 5x_1 + 3x_2 \leq 15, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

解 以上各题的可行域均为多边形界定的平面区域,对极小化问题沿负梯度方向移动目标函数的等值线,对极大化问题沿梯度方向移动目标函数的等值线,即可达到最优解,当最优解存在时,下面只给出答案.

$$(1) \text{最优解 } (x_1, x_2) = (0, 5), \text{最优值 } f_{\min} = -30.$$

$$(2) \text{最优解 } (x_1, x_2) = \left(\frac{27}{4}, \frac{7}{4}\right), \text{最优值 } f_{\min} = -5.$$

实际上,本题最优解并不惟一,连结 $(5, 0)$ 与 $\left(\frac{27}{4}, \frac{7}{4}\right)$ 的线段上的点均为最优解.

(3) 可行域是空集,不存在极小点.

$$(4) \text{最优解 } (x_1, x_2) = \left(\frac{5}{2}, \frac{15}{2}\right), \text{最优值 } f_{\max} = 25.$$

$$(5) \text{最优解 } (x_1, x_2) = \left(\frac{7}{4}, \frac{3}{8}\right), \text{最优值 } f_{\min} = -6.$$

实际上,本题最优解并不惟一,连结点 $\left(\frac{7}{4}, \frac{3}{8}\right)$ 和点 $\left(\frac{5}{4}, \frac{9}{8}\right)$ 的线段上的点都是最优解.

$$(6) \text{最优解 } (x_1, x_2) = \left(\frac{12}{7}, \frac{15}{7}\right), \text{最优值 } f_{\max} = \frac{120}{7}.$$

$$(7) \text{最优解 } (x_1, x_2) = \left(\frac{11}{4}, \frac{9}{4}\right), \text{最优值 } f_{\max} = \frac{21}{2}.$$

实际上,本题最优解并不惟一,连结点 $\left(\frac{11}{4}, \frac{9}{4}\right)$ 与点 $\left(\frac{7}{2}, 0\right)$ 的线段上的点均为最优解.

2. 下列问题都存在最优解,试通过求基本可行解来确定各问题的最优解.

$$(1) \max \quad 2x_1 + 5x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} x_1 + 2x_2 + x_3 = 16, \\ 2x_1 + x_2 + x_4 = 12, \\ x_1 \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{cases}$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} -x_1 + x_2 + x_3 \leq 5, \\ -x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 6, \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{cases}$$

$$(3) \min \quad x_1 - x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 \leq 5, \\ -x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 6, \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{cases}$$

$$(6) \max \quad 5x_1 + 4x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} -2x_1 + x_2 \geq -4, \\ x_1 + 2x_2 \leq 6, \\ 5x_1 + 3x_2 \leq 15, \\ x_1, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

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

解 (1) 约束系数矩阵和约束右端向量分别为

$$A = [p_1 \quad p_2 \quad p_3 \quad p_4] = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 16 \\ 12 \end{bmatrix}.$$

目标系数向量 $c = (c_1, c_2, c_3, c_4) = (2, 5, 0, 0)$.

$$\text{令 } B = [p_1 \quad p_2] = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}, \text{则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \end{bmatrix}, c_B = (c_1, c_2) = (2, 5),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \\ \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 16 \\ 20 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{8}{3} \\ \frac{20}{3} \end{bmatrix}.$$

相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(1)} = \left(\frac{8}{3}, \frac{20}{3}, 0, 0\right)^T$, $f = c_B x_B = \frac{116}{3}$.

$$\text{令 } B = [p_1, p_2] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & -\frac{1}{2} \end{bmatrix}, c_B = (c_1, c_2) = (2, 0),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & -\frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 16 \\ 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 10 \end{bmatrix}.$$

相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(2)} = (6, 0, 10, 0)^T$, $f = c_B x_B = 12$.

$$\text{令 } B = [p_1, p_3] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}, c_B = (c_1, c_3) = (2, 0),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_3 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 16 \\ 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 16 \\ -20 \end{bmatrix};$$

$$\text{令 } B = [p_2, p_3] = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}, c_B = (c_2, c_3) = (5, 0),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 16 \\ 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ -8 \end{bmatrix};$$

$$\text{令 } B = [p_2, p_4] = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 \end{bmatrix}, c_B = (c_2, c_4) = (5, 0),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 16 \\ 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

基本可行解及相应的目标函数值分别为 $x^{(3)} = (0, 8, 0, 4)^T$, $f = c_B x_B = 40$.

$$\text{令 } B = [p_3, p_4] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix},$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 16 \\ 12 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 16 \\ 12 \end{bmatrix}, c_B = (c_3, c_4) = (0, 0).$$

相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(4)} = (0, 0, 16, 12)^T$, $f = c_B x_B = 0$.

综上, 得最优解 $\bar{x} = (0, 8, 0, 4)^T$, 最优值 $f_{\max} = 40$.

(2) 约束系数矩阵和约束右端向量分别为

$$A = [p_1, p_2, p_3, p_4] = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & 0 & 2 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} 20 \\ 10 \end{bmatrix}.$$

目标系数向量 $c = (c_1, c_2, c_3, c_4) = (-2, 1, 1, 10)$.

$$\text{令 } B = [p_1, p_2] = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 2 & -1 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}, c_B = (c_1, c_2) = (-2, 1),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 20 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 30 \\ 50 \end{bmatrix}.$$

相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(1)} = (30, 50, 0, 0)^T$, $f = c_B x_B = -10$.

$$\text{令 } B = [p_1, p_3] = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & \frac{1}{2} \end{bmatrix}, c_B = (c_1, c_3) = (-2, 1),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_3 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 20 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 25 \end{bmatrix}.$$

相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(2)} = (5, 0, 25, 0)^T$, $f = c_B x_B = 15$.

$$\text{令 } B = [p_1, p_4] = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{bmatrix}, c_B = (c_1, c_4) = (-2, 10),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 20 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{15}{2} \\ \frac{25}{2} \end{bmatrix};$$

$$\text{令 } B = [p_2, p_3] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, c_B = (c_2, c_3) = (1, 1),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 20 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -10 \\ 30 \end{bmatrix};$$

$$\text{令 } B = [p_2, p_4] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}, c_B = (c_2, c_4) = (1, 10),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 20 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 10 \\ 10 \end{bmatrix}.$$

相应的基本可行解和目标函数值分别为 $x^{(3)} = (0, 10, 0, 10)^T, f = c_B x_B = 110$.

$$\text{令 } B = [p_3, p_4] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}, \text{ 则 } B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix}, c_B = (c_3, c_4) = (1, 10),$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 20 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 15 \\ 5 \end{bmatrix}.$$

相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(4)} = (0, 0, 15, 5)^T, f = c_B x_B = 65$.

综上, 最优解 $\bar{x} = (30, 50, 0, 0)^T$, 最优值 $f_{\min} = -10$.

(3) 引进松弛变量 x_4, x_5 , 化为标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 - x_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 5, \\ & -x_1 + x_2 + 2x_3 + x_5 = 6, \\ & x_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, 5, \end{aligned}$$

记作

$$A = [p_1, p_2, p_3, p_4, p_5] = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix},$$

$$c = (c_1, c_2, c_3, c_4, c_5) = (1, -1, 0, 0, 0).$$

令 $B = [p_1, p_2] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_1, c_2) = (1, -1)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} \\ \frac{11}{2} \end{bmatrix};$$

令 $B = [p_1, p_3] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_1, c_3) = (1, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_3 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{4}{3} \\ \frac{11}{3} \end{bmatrix}.$$

得到相应的基本可行解和目标函数值分别为 $x^{(1)} = (\frac{4}{3}, 0, \frac{11}{3}, 0, 0)^T, f = c_B x_B = \frac{4}{3}$.

令 $B = [p_1, p_4] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_1, c_4) = (1, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -6 \\ 11 \end{bmatrix};$$

令 $B = [p_1, p_5] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_1, c_5) = (1, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_5 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 11 \end{bmatrix}.$$

得到相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(2)} = (5, 0, 0, 0, 11)^T, f = c_B x_B = 5$.

令 $B = [p_2, p_3] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_2, c_3) = (-1, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

得到相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(3)} = (0, 4, 1, 0, 0)^T, f = c_B x_B = -4$.

令 $B = [p_2, p_4] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_2, c_4) = (-1, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ -1 \end{bmatrix};$$

令 $B = [p_2, p_5] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_2, c_5) = (-1, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_5 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

得到相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(4)} = (0, 5, 0, 0, 1)^T, f = c_B x_B = -5$.

令 $B = [p_3, p_4] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_3, c_4) = (0, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & -\frac{1}{2} \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & -\frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

得到相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(5)} = (0, 0, 3, 2, 0)^T, f = c_B x_B = 0$.

令 $B = [p_3, p_5] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_3, c_5) = (0, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_5 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ -4 \end{bmatrix};$$

令 $B = [p_4, p_5] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$, 则 $c_B = (c_4, c_5) = (0, 0)$,

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix},$$

得到相应的基本可行解及目标函数值分别为 $x^{(0)} = (0, 0, 0, 5, 6)^T$, $f = c_0 x = 0$.

综上, 最优解 $\bar{x} = (0, 5, 0, 0, 1)^T$, 最优值 $f_{\min} = -5$.

3. 设 $x^{(0)} = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})^T$ 是 $Ax = b$ 的一个解, 其中 $A = (p_1, p_2, \dots, p_n)$ 是 $m \times n$ 矩阵, A 的秩为 m . 证明 $x^{(0)}$ 是基本解的充要条件为 $x^{(0)}$ 的非零分量 $x_{i_1}^{(0)}, x_{i_2}^{(0)}, \dots, x_{i_m}^{(0)}$ 对应的列 $p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_m}$ 线性无关.

证 先证必要性. 设

$$x^{(0)} = \begin{bmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{bmatrix}$$

是基本解, 记 $B = [p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_m}]$, 则 $x^{(0)}$ 非零分量对应的列 $\{p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_m}\} \subset \{p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_m}\}$. 由于 $p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_m}$ 线性无关, 因此 $p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_m}$ 线性无关.

再证充分性. 设 $x^{(0)}$ 的非零分量对应的列 $p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_m}$ 线性无关. 由于 A 的秩为 m , 因此 $S \leq m$. $p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_m}$ 可扩充成一组基 $p_{i_1}, \dots, p_{i_m}, p_{i_{m+1}}, \dots, p_{i_n}$. 记

$$B = (p_{i_1}, p_{i_2}, \dots, p_{i_{m+1}}, \dots, p_{i_n}),$$

于是 $x^{(0)}$ 可记作: $\begin{bmatrix} x_B^{(0)} \\ x_N^{(0)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B^{-1}b \\ 0 \end{bmatrix}$, 即 $x^{(0)}$ 是基本解.

4. 设 $S = \{x | Ax \geq b\}$, 其中 A 是 $m \times n$ 矩阵, $m > n$, A 的秩为 n . 证明 $x^{(0)}$ 是 S 的极点的充要条件是 A 和 b 可作如下分解:

$$A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix},$$

其中, A_1 有 n 个行, 且 A_1 的秩为 n , b_1 是 n 维列向量, 使得 $A_1 x^{(0)} = b_1, A_2 x^{(0)} \geq b_2$.

证 先证必要性. 设 $x^{(0)}$ 是 S 的极点. 用反证法. 设 A, b 在点 $x^{(0)}$ 分解如下:

$$A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}, \quad A_1 x^{(0)} = b_1, \quad A_2 x^{(0)} > b_2,$$

A_1 的秩 $R(A_1) < n$, $A_1 x = b_1$ 的同解线性方程组记作

$$\hat{A}_1 x = \hat{b}_1.$$

\hat{A}_1 是行满秩矩阵, $R(\hat{A}_1) = R(A_1) < n$. 不妨假设 \hat{A}_1 的前 $R(\hat{A}_1)$ 个列线性无关, 记作 $\hat{A}_1 = [B \ N]$, 其中 B 是可逆矩阵. 相应地记

$$x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix}, \quad x_B = B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N.$$

$A_1 x = b_1$ 的解为

$$x = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N \\ x_N \end{bmatrix}, \quad (1)$$

其中, x_N 是自由未知量, 是 $n - R(A_1)$ 维向量. S 的极点

$$x^{(0)} = \begin{bmatrix} x_B^{(0)} \\ x_N^{(0)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N^{(0)} \\ x_N^{(0)} \end{bmatrix}. \quad (2)$$

由于 $A_2 x^{(0)} > b_2$, 则存在 $x_N^{(0)}$ 的 δ 邻域 $N_\delta(x_N^{(0)})$, 使得当 $x_N \in N_\delta(x_N^{(0)})$ 时, 解 (1) 同时满足 $A_1 x = b_1$ 和 $A_2 x \geq b_2$. 在过 $x_N^{(0)}$ 的直线上取不同点 $x_N^{(1)}, x_N^{(2)} \in N_\delta(x_N^{(0)})$, 使 $\lambda x_N^{(1)} + (1 - \lambda) x_N^{(2)} = x_N^{(0)}, \lambda \in (0, 1)$, 代入 (2) 式, 得到

$$x^{(0)} = \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N (\lambda x_N^{(1)} + (1 - \lambda) x_N^{(2)}) \\ \lambda x_N^{(1)} + (1 - \lambda) x_N^{(2)} \end{bmatrix}$$

$$= \lambda \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N^{(1)} \\ x_N^{(1)} \end{bmatrix} + (1 - \lambda) \begin{bmatrix} B^{-1} \hat{b}_1 - B^{-1} N x_N^{(2)} \\ x_N^{(2)} \end{bmatrix},$$

这样, 可将 $x^{(0)}$ 表示成集合 S 中两个不同点的凸组合, 矛盾.

再证充分性. 设在点 $x^{(0)}, A, b$ 可作如下分解 (其中 A_1 是 n 阶方阵):

$$A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}, \quad A_1 x^{(0)} = b_1, \quad A_2 x^{(0)} \geq b_2, \quad R(A_1) = n.$$

又设存在 $x^{(1)}, x^{(2)} \in S$, 使得

$$x^{(0)} = \lambda x^{(1)} + (1 - \lambda) x^{(2)}, \quad \lambda \in (0, 1). \quad (3)$$

用可逆矩阵 A_1 乘 (3) 式两端, 得

$$A_1 x^{(0)} = \lambda A_1 x^{(1)} + (1 - \lambda) A_1 x^{(2)}. \quad (4)$$

由于 $A_1 x^{(0)} = b_1, A_1 x^{(1)} \geq b_1, A_1 x^{(2)} \geq b_1$, 及 $\lambda, 1 - \lambda > 0$, 代入 (4) 式, 则得

$$b_1 = A_1 x^{(0)} = \lambda A_1 x^{(1)} + (1 - \lambda) A_1 x^{(2)} \geq \lambda b_1 + (1 - \lambda) b_1 = b_1,$$

因此有

$$\lambda A_1 x^{(1)} + (1 - \lambda) A_1 x^{(2)} = \lambda b_1 + (1 - \lambda) b_1,$$

移项整理, 即

$$\lambda (A_1 x^{(1)} - b_1) + (1 - \lambda) (A_1 x^{(2)} - b_1) = 0.$$

由于 $\lambda, 1 - \lambda > 0, A_1 x^{(1)} - b_1 \geq 0, A_1 x^{(2)} - b_1 \geq 0$, 因此 $A_1 x^{(1)} - b_1 = 0, A_1 x^{(2)} - b_1 = 0$. 从而得到

$$A_1 x^{(0)} = A_1 x^{(1)} = A_1 x^{(2)} = b_1.$$

左乘 A_1^{-1} , 则

$$x^{(0)} = x^{(1)} = x^{(2)}.$$

因此 $x^{(0)}$ 是极点.

单纯形方法题解

1. 用单纯形方法解下列线性规划问题:

- (1) $\min -9x_1 - 16x_2$
s. t. $x_1 + 4x_2 + x_3 = 80,$
 $2x_1 + 3x_2 + x_4 = 90,$
 $x_j \geq 0, j=1, 2, 3, 4.$
- (2) $\max x_1 + 3x_2$
s. t. $2x_1 + 3x_2 + x_3 = 6,$
 $-x_1 + x_2 + x_4 = 1,$
 $x_j \geq 0, j=1, 2, 3, 4.$
- (3) $\max -x_1 + 3x_2 + x_3$
s. t. $3x_1 - x_2 + 2x_3 \leq 7,$
 $-2x_1 + 4x_2 \leq 12,$
 $-4x_1 + 3x_2 + 8x_3 \leq 10,$
 $x_1, x_2, x_3 \geq 0.$
- (4) $\min 3x_1 - 5x_2 - 2x_3 - x_4$
s. t. $x_1 + x_2 + x_3 \leq 4,$
 $4x_1 - x_2 + x_3 + 2x_4 \leq 6,$
 $-x_1 + x_2 + 2x_3 + 3x_4 \leq 12,$
 $x_j \geq 0, j=1, 2, 3, 4.$
- (5) $\min -3x_1 - x_2$
s. t. $3x_1 + 3x_2 + x_3 = 30,$
 $4x_1 - 4x_2 + x_4 = 16,$
 $2x_1 - x_2 \leq 12,$
 $x_j \geq 0, j=1, 2, 3, 4.$

解 (1) 用单纯形方法求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 |
|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_3 | 1 | ④ | 1 | 0 |
| x_4 | 2 | 3 | 0 | 1 |
| | 9 | 16 | 0 | 0 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 |
|-------|---------------|-------|----------------|-------|
| x_2 | $\frac{1}{4}$ | 1 | $\frac{1}{4}$ | 0 |
| x_4 | ⑤ | 0 | $-\frac{3}{4}$ | 1 |
| | 5 | 0 | -4 | 0 |
| | | | | -320 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 |
|-------|-------|-------|----------------|----------------|
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{2}{5}$ | $-\frac{1}{5}$ |
| x_1 | 1 | 0 | $-\frac{3}{5}$ | $\frac{4}{5}$ |
| | 0 | 0 | -1 | -4 |
| | | | | -440 |

最优解 $\bar{x} = (24, 14, 0, 0)$, 最优值 $f_{\min} = -440$.

(2) 用单纯形方法求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 |
|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_3 | 2 | 3 | 1 | 0 |
| x_4 | -1 | ① | 0 | 1 |
| | -1 | -3 | 0 | 0 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 |
|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_3 | ⑤ | 0 | 1 | -3 |
| x_2 | -1 | 1 | 0 | 1 |
| | -4 | 0 | 0 | 3 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 |
|-------|-------|-------|---------------|----------------|
| x_1 | 1 | 0 | $\frac{1}{5}$ | $-\frac{3}{5}$ |
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{1}{5}$ | $\frac{2}{5}$ |
| | 0 | 0 | $\frac{4}{5}$ | $\frac{3}{5}$ |
| | | | | $\frac{27}{5}$ |

最优解 $\bar{x} = (\frac{3}{5}, \frac{8}{5}, 0, 0)$, 最优值 $f_{\max} = \frac{27}{5}$.

(3) 引入松弛变量 x_4, x_5, x_6 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \max \quad & -x_1 + 3x_2 + x_3 \\ \text{s. t.} \quad & 3x_1 - x_2 + 2x_3 + x_4 = 7, \\ & -2x_1 + 4x_2 + x_5 = 12, \\ & -4x_1 + 3x_2 + 8x_3 + x_6 = 10, \\ & x_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, 6. \end{aligned}$$

用单纯形方法求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | |
|-------|------------------|-------|-------|-----------------|------------------|-----------------|------------------|
| x_4 | 3 | -1 | 2 | 1 | 0 | 0 | 7 |
| x_5 | -2 | ④ | 0 | 0 | 1 | 0 | 12 |
| x_6 | -4 | 3 | 8 | 0 | 0 | 1 | 10 |
| | 1 | -3 | -1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| x_4 | $\frac{5}{2}$ | 0 | 2 | 1 | $\frac{1}{4}$ | $\frac{1}{4}$ | 10 |
| x_2 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | 0 | 0 | $\frac{1}{4}$ | 0 | 3 |
| x_6 | $-\frac{5}{2}$ | 0 | ⑧ | 0 | $-\frac{3}{4}$ | 1 | 1 |
| | $-\frac{1}{2}$ | 0 | -1 | 0 | $\frac{3}{4}$ | 0 | 9 |
| x_4 | $\frac{25}{8}$ | 0 | 0 | 1 | $\frac{7}{16}$ | $-\frac{1}{4}$ | $\frac{39}{4}$ |
| x_2 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | 0 | 0 | $\frac{1}{4}$ | 0 | 3 |
| x_3 | $-\frac{5}{16}$ | 0 | 1 | 0 | $-\frac{3}{32}$ | $\frac{1}{8}$ | $\frac{1}{8}$ |
| | $-\frac{13}{16}$ | 0 | 0 | 0 | $\frac{21}{32}$ | $\frac{1}{8}$ | $\frac{73}{8}$ |
| x_1 | 1 | 0 | 0 | $\frac{8}{25}$ | $\frac{7}{50}$ | $-\frac{2}{25}$ | $\frac{78}{25}$ |
| x_2 | 0 | 1 | 0 | $\frac{4}{25}$ | $\frac{8}{25}$ | $-\frac{1}{25}$ | $\frac{114}{25}$ |
| x_3 | 0 | 0 | 1 | $\frac{1}{10}$ | $-\frac{1}{20}$ | $\frac{1}{10}$ | $\frac{11}{10}$ |
| | 0 | 0 | 0 | $\frac{13}{50}$ | $\frac{77}{100}$ | $\frac{3}{50}$ | $\frac{583}{50}$ |

最优解 $\bar{x} = (\frac{78}{25}, \frac{114}{25}, 0, 0, 0)$, 最优值 $f_{\max} = \frac{583}{50}$.

(4) 引入松弛变量 x_5, x_6, x_7 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & 3x_1 - 5x_2 - 2x_3 - x_4 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_5 = 4, \\ & 4x_1 - x_2 + x_3 + 2x_4 + x_6 = 6, \\ & -x_1 + x_2 + 2x_3 + 3x_4 + x_7 = 12, \\ & x_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, 7. \end{aligned}$$

用单纯形方法求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | |
|-------|-----------------|-------|-----------------|-------|-----------------|-------|----------------|-----------------|
| x_5 | 1 | ① | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 4 |
| x_6 | 4 | -1 | 1 | 2 | 0 | 1 | 0 | 6 |
| x_7 | -1 | 1 | 2 | 3 | 0 | 0 | 1 | 12 |
| | -3 | 5 | 2 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| x_2 | 1 | 1 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 4 |
| x_6 | 5 | 0 | 2 | 2 | 1 | 1 | 0 | 10 |
| x_7 | -2 | 0 | 1 | ③ | -1 | 0 | 1 | 8 |
| | -8 | 0 | -3 | 1 | -5 | 0 | 0 | -20 |
| x_2 | 1 | 1 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 4 |
| x_6 | $\frac{19}{3}$ | 0 | $\frac{4}{3}$ | 0 | $\frac{5}{3}$ | 1 | $-\frac{2}{3}$ | $\frac{14}{3}$ |
| x_4 | $-\frac{2}{3}$ | 0 | $\frac{1}{3}$ | 1 | $-\frac{1}{3}$ | 0 | $\frac{1}{3}$ | $\frac{8}{3}$ |
| | $-\frac{22}{3}$ | 0 | $-\frac{10}{3}$ | 0 | $-\frac{14}{3}$ | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $-\frac{68}{3}$ |

最优解 $\bar{x} = (0, 4, 0, \frac{8}{3}, 0, \frac{14}{3}, 0)$, 最优值 $f_{\min} = -\frac{68}{3}$.

(5) 引入松弛变量 x_5, x_6 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & -3x_1 - x_2 \\ \text{s.t.} \quad & 3x_1 + 3x_2 + x_3 = 30, \\ & 4x_1 - 4x_2 + x_4 = 16, \\ & 2x_1 - x_2 + x_5 = 12, \\ & x_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

用单纯形方法求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|-------|----------------|-------|-----|
| x_3 | 3 | 3 | 1 | 0 | 0 | 30 |
| x_4 | ④ | -4 | 0 | 1 | 0 | 16 |
| x_5 | 2 | -1 | 0 | 0 | 1 | 12 |
| | 3 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| x_3 | 0 | ⑥ | 1 | $-\frac{3}{4}$ | 0 | 18 |
| x_1 | 1 | -1 | 0 | $\frac{1}{4}$ | 0 | 4 |
| x_5 | 0 | 1 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | 4 |
| | 0 | 4 | 0 | $-\frac{3}{4}$ | 0 | -12 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|----------------|-----------------|-------|
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{1}{6}$ | $-\frac{3}{24}$ | 0 |
| x_1 | 1 | 0 | $\frac{1}{6}$ | $\frac{3}{24}$ | 0 |
| x_5 | 0 | 0 | $-\frac{1}{6}$ | $\frac{3}{8}$ | 1 |
| | 0 | 0 | $-\frac{2}{3}$ | $-\frac{1}{4}$ | 0 |
| | | | | | -24 |

最优解 $\bar{x} = (7, 3, 0, 0, 1)$, 最优值 $f_{\min} = -24$.

2. 求解下列线性规划问题:

$$\begin{aligned} (1) \min & 4x_1 + 6x_2 + 18x_3 \\ \text{s.t.} & x_1 + 3x_3 \geq 3, \\ & x_2 + 2x_3 \geq 5, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (2) \max & 2x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} & x_1 + x_2 \leq 5, \\ & x_1 - x_2 \geq 0, \\ & 6x_1 + 2x_2 \leq 21, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (3) \max & 3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.t.} & -x_1 + 2x_2 + 4x_3 \leq 4, \\ & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 5, \\ & -x_1 + 2x_2 + x_3 \geq 1, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (4) \min & x_1 - 3x_2 + x_3 \\ \text{s.t.} & 2x_1 - x_2 + x_3 = 8, \\ & 2x_1 + x_2 \geq 2, \\ & x_1 + 2x_2 \leq 10, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (5) \max & -3x_1 + 2x_2 - x_3 \\ \text{s.t.} & 2x_1 + x_2 - x_3 \leq 5, \\ & 4x_1 + 3x_2 + x_3 \geq 3, \\ & -x_1 + x_2 + x_3 = 2, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (6) \min & 2x_1 - 3x_2 + 4x_3 \\ \text{s.t.} & x_1 + x_2 + x_3 \leq 9, \\ & -x_1 + 2x_2 - x_3 \geq 5, \\ & 2x_1 - x_2 \leq 7, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (7) \min & 3x_1 - 2x_2 + x_3 \\ \text{s.t.} & 2x_1 - 3x_2 + x_3 = 1, \\ & 2x_1 + 3x_2 \geq 8, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (8) \min & 2x_1 - 3x_2 \\ \text{s.t.} & 2x_1 - x_2 - x_3 \geq 3, \\ & x_1 - x_2 + x_3 \geq 2, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (9) \min & 2x_1 + x_2 - x_3 - x_4 \\ \text{s.t.} & x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 2, \\ & 2x_1 + x_2 - 3x_3 + x_4 = 6, \\ & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 7, \\ & x_j \geq 0, j=1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (10) \max & 3x_1 - x_2 - 3x_3 + x_4 \\ \text{s.t.} & x_1 + 2x_2 - x_3 + x_4 = 0, \\ & x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 6, \\ & 2x_1 - 2x_2 + 3x_3 + 3x_4 = 9, \\ & x_j \geq 0, j=1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

解 (1) 引入松弛变量 x_4, x_5, x_6 , 化为标准形式:

$$\begin{aligned} \min & 4x_1 + 6x_2 + 18x_3 \\ \text{s.t.} & x_1 + 3x_3 - x_4 = 3, \\ & x_2 + 2x_3 - x_5 = 5, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} x_2 + 2x_3 - x_5 &= 5, \\ x_j &\geq 0, j=1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

用单纯形方法求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_1 | 1 | 0 | ③ | -1 | 0 |
| x_2 | 0 | 1 | 2 | 0 | -1 |
| | 0 | 0 | 6 | -4 | -6 |
| | | | | | 42 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|----------------|-------|-------|----------------|-------|
| x_3 | $\frac{1}{3}$ | 0 | 1 | $-\frac{1}{3}$ | 0 |
| x_2 | $-\frac{2}{3}$ | 1 | 0 | $\frac{2}{3}$ | -1 |
| | -2 | 0 | 0 | -2 | -6 |
| | | | | | 36 |

最优解 $\bar{x} = (0, 3, 1, 0, 0)$, 最优值 $f_{\min} = 36$.

(2) 引入松弛变量 x_3, x_4, x_5 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \max & 2x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} & x_1 + x_2 + x_3 = 5, \\ & x_1 - x_2 - x_4 = 0, \\ & 6x_1 + 2x_2 + x_5 = 21, \\ & x_j \geq 0, j=1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

用两阶段法求解. 先求一个基本可行解, 为此引入人工变量 y , 解下列线性规划:

$$\begin{aligned} \min & y \\ \text{s.t.} & x_1 + x_2 + x_3 = 5, \\ & x_1 - x_2 - x_4 + y = 0, \\ & 6x_1 + 2x_2 + x_5 = 21, \\ & x_j \geq 0, j=1, 2, \dots, 5, y \geq 0. \end{aligned}$$

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | y |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| x_3 | 1 | 1 | 1 | 0 | 0 | 5 |
| y | ① | -1 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| x_5 | 6 | 2 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| | 1 | -1 | 0 | -1 | 0 | 0 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | y |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| x_3 | 0 | 2 | 1 | 1 | 0 | -1 |
| x_1 | 1 | -1 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| x_5 | 0 | 8 | 0 | 6 | 1 | -6 |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 |
| | | | | | | 5 |

得到原线性规划的一个基本可行解,由此出发求最优解,过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|----------------|----------------|----------------|----------------|
| x_3 | 0 | ② | 1 | 1 | 0 | 5 |
| x_1 | 1 | -1 | 0 | -1 | 0 | 0 |
| x_5 | 0 | 8 | 0 | 6 | 1 | 21 |
| | 0 | -3 | 0 | -2 | 0 | 0 |
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{5}{2}$ |
| x_1 | 1 | 0 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{5}{2}$ |
| x_5 | 0 | 0 | -4 | ② | 1 | 1 |
| | 0 | 0 | $\frac{3}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{15}{2}$ |
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $-\frac{1}{4}$ | $\frac{9}{4}$ |
| x_1 | 1 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{4}$ | $\frac{11}{4}$ |
| x_4 | 0 | 0 | -2 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |
| | 0 | 0 | $\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{4}$ | $\frac{31}{4}$ |

最优解 $\bar{x} = (\frac{11}{4}, \frac{9}{4}, 0, \frac{1}{2}, 0)$, 最优值 $f_{\max} = \frac{31}{4}$.

(3) 引入松弛变量 x_4, x_5, x_6 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \max \quad & 3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + 2x_2 + 4x_3 + x_4 = 4, \\ & x_1 + x_2 + 2x_3 + x_5 = 5, \\ & -x_1 + 2x_2 + x_3 - x_6 = 1, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6. \end{aligned}$$

用两阶段法求解, 为此引入人工变量 y , 解下列线性规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & y \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + 2x_2 + 4x_3 + x_4 = 4, \\ & x_1 + x_2 + 2x_3 + x_5 = 5, \\ & -x_1 + 2x_2 + x_3 - x_6 + y = 1, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6, \quad y \geq 0. \end{aligned}$$

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | y | |
|-------|----------------|-------|---------------|-------|-------|----------------|----------------|---------------|
| x_4 | -1 | 2 | 4 | 1 | 0 | 0 | 0 | 4 |
| x_5 | 1 | 1 | 2 | 0 | 1 | 0 | 0 | 5 |
| y | -1 | ② | 1 | 0 | 0 | -1 | 1 | 1 |
| | -1 | 2 | 1 | 0 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| x_4 | 0 | 0 | 3 | 1 | 0 | 1 | -1 | 3 |
| x_5 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $\frac{3}{2}$ | 0 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{9}{2}$ |
| x_2 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | $\frac{1}{2}$ | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 | 0 |

得到原线性规划的一个基本可行解 $\hat{x} = (0, \frac{1}{2}, 0, 3, \frac{9}{2}, 0)$.

由此出发求最优解, 过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | |
|-------|----------------|-------|----------------|----------------|---------------|----------------|----------------|
| x_4 | 0 | 0 | ③ | 1 | 0 | 1 | 3 |
| x_5 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $\frac{3}{2}$ | 0 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{9}{2}$ |
| x_2 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | $\frac{1}{2}$ | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |
| | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $-\frac{5}{2}$ | 0 | 0 | $\frac{5}{2}$ | $-\frac{5}{2}$ |
| x_3 | 0 | 0 | 1 | $\frac{1}{3}$ | 0 | $\frac{1}{3}$ | 1 |
| x_6 | ③ | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | 0 | 3 |
| x_2 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | 0 | $-\frac{1}{6}$ | 0 | $-\frac{2}{3}$ | 0 |
| | $-\frac{1}{2}$ | 0 | 0 | $\frac{5}{6}$ | 0 | $\frac{10}{3}$ | 0 |
| x_3 | 0 | 0 | 1 | $\frac{1}{3}$ | 0 | $\frac{1}{3}$ | 1 |
| x_1 | 1 | 0 | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{2}{3}$ | 0 | 2 |
| x_2 | 0 | 1 | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{1}{3}$ | $-\frac{2}{3}$ | 1 |
| | 0 | 0 | 0 | $\frac{2}{3}$ | $\frac{1}{3}$ | $\frac{10}{3}$ | 1 |

最优解 $\bar{x} = (2, 1, 1, 0, 0)$, 最优值 $f_{\max} = 1$.

(4) 引入松弛变量 x_4, x_5 , 化为标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 - 3x_2 + x_3 = 8, \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 - x_2 + x_3 = 2, \\ & 2x_1 + x_2 - x_4 = 10, \\ & x_1 + 2x_2 + x_5 = 10, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

用两阶段法求解.

引入人工变量 y , 解下列线性规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & y = 8, \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 - x_2 + x_3 + y = 8, \\ & 2x_1 + x_2 - x_4 + y = 2, \\ & x_1 + 2x_2 + x_5 = 10, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5, \quad y \geq 0. \end{aligned}$$

求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | y |
|-------|-------|---------------|-------|----------------|-------|----------------|
| x_3 | 2 | -1 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| y | ② | 1 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| x_5 | 1 | 2 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| | 2 | 1 | 0 | -1 | 0 | 0 |
| | 0 | -2 | 1 | 1 | 0 | -1 |
| x_1 | 1 | $\frac{1}{2}$ | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ |
| x_5 | 0 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ | 1 | $-\frac{1}{2}$ |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 |

得原线性规划的一个基本可行解 $\hat{x} = (1, 0, 6, 0, 9)$.

从求得的基本可行解出发, 求最优解. 求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|---------------|-------|----------------|-------|
| x_3 | 0 | -2 | 1 | 1 | 0 |
| x_1 | 1 | $\frac{1}{2}$ | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 |
| x_5 | 0 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ | 1 |
| | 0 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ | 0 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|----------------|-------|-------|-------|---------------|
| x_3 | 4 | 0 | 1 | -1 | 0 |
| x_2 | 2 | 1 | 0 | -1 | 0 |
| x_5 | -3 | 0 | 0 | ② | 1 |
| | -3 | 0 | 0 | 2 | 0 |
| x_3 | $\frac{5}{2}$ | 0 | 1 | 0 | $\frac{1}{2}$ |
| x_2 | $\frac{1}{2}$ | 1 | 0 | 0 | $\frac{1}{2}$ |
| x_4 | $-\frac{3}{2}$ | 0 | 0 | 1 | $\frac{1}{2}$ |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 |

最优解 $\hat{x} = (0, 5, 13, 3, 0)$, 最优值 $f_{\min} = -2$.

(5) 引入松弛变量 x_4, x_5 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \max \quad & -3x_1 + 2x_2 - x_3 \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 + x_2 - x_3 + x_4 = 5, \\ & 4x_1 + 3x_2 + x_3 - x_5 = 3, \\ & -x_1 + x_2 + x_3 = 2, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

先引入人工变量 y_1, y_2 , 解下列线性规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & y_1 + y_2 \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 + x_2 - x_3 + x_4 = 5, \\ & 4x_1 + 3x_2 + x_3 - x_5 + y_1 = 3, \\ & -x_1 + x_2 + x_3 + y_2 = 2, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5, \quad y_1, y_2 \geq 0. \end{aligned}$$

求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | y_1 | y_2 |
|-------|----------------|-------|----------------|-------|----------------|----------------|-------|
| x_4 | 2 | 1 | -1 | 1 | 0 | 0 | 5 |
| y_1 | 4 | ③ | 1 | 0 | -1 | 1 | 0 |
| y_2 | -1 | 1 | 1 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| | 3 | 4 | 2 | 0 | -1 | 0 | 0 |
| x_4 | $\frac{2}{3}$ | 0 | $-\frac{4}{3}$ | 1 | $\frac{1}{3}$ | $-\frac{1}{3}$ | 0 |
| x_2 | $\frac{4}{3}$ | 1 | $\frac{1}{3}$ | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{1}{3}$ | 0 |
| y_2 | $-\frac{7}{3}$ | 0 | $\frac{2}{3}$ | 0 | $\frac{1}{3}$ | $-\frac{1}{3}$ | 1 |
| | $-\frac{7}{3}$ | 0 | $\frac{2}{3}$ | 0 | $\frac{1}{3}$ | $-\frac{4}{3}$ | 0 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | y_1 | y_2 |
|-------|----------------|-------|-------|-------|----------------|----------------|----------------|
| x_1 | -4 | 0 | 0 | 1 | 1 | -1 | 2 |
| x_2 | $\frac{5}{2}$ | 1 | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ |
| x_3 | $-\frac{7}{2}$ | 0 | 1 | 0 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{3}{2}$ |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |

得到一个基本可行解 $\hat{x} = (0, \frac{1}{2}, \frac{3}{2}, 6, 0)$.

从求得的基本可行解出发求最优解,过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|----------------|-------|-------|-------|-----------------|----------------|
| x_1 | -4 | 0 | 0 | 1 | 1 | 6 |
| x_2 | $\frac{5}{2}$ | 1 | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |
| x_3 | $-\frac{7}{2}$ | 0 | 1 | 0 | $(\frac{1}{2})$ | $\frac{3}{2}$ |
| | $\frac{23}{2}$ | 0 | 0 | 0 | $-\frac{3}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ |
| x_4 | 3 | 0 | -2 | 1 | 0 | 3 |
| x_5 | -1 | 1 | 1 | 0 | 0 | 2 |
| | -7 | 0 | 2 | 0 | 1 | 3 |
| | 1 | 0 | 3 | 0 | 0 | 4 |

最优解 $\bar{x} = (0, 2, 0, 3, 3)$, 最优值 $f_{\max} = 4$.

(6) 引入松弛变量 x_4, x_5, x_6 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 - 3x_2 + 4x_3 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 9, \\ & -x_1 + 2x_2 - x_3 - x_5 = 5, \\ & 2x_1 - x_2 + x_6 = 7, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6. \end{aligned}$$

用大 M 法求解.

引入人工变量 y , 取大正数 M , 解下列线性规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 - 3x_2 + 4x_3 + My \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 9, \\ & -x_1 + 2x_2 - x_3 - x_5 + y = 5, \\ & 2x_1 - x_2 + x_6 = 7, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6, \quad y \geq 0. \end{aligned}$$

求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | y |
|-------|----------------|-------|----------------|-------|-----------------|-------|------------------|
| x_1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| x_2 | -1 | ② | -1 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| y | 2 | -1 | 0 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| | -M-2 | 2M+3 | -M-4 | 0 | -M | 0 | 0 |
| x_1 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $\frac{3}{2}$ | 1 | $(\frac{1}{2})$ | 0 | $-\frac{1}{2}$ |
| x_2 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ |
| x_6 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | $\frac{1}{2}$ |
| | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $-\frac{5}{2}$ | 0 | $\frac{3}{2}$ | 0 | $-M-\frac{3}{2}$ |
| x_3 | 3 | 0 | 3 | 2 | 1 | 0 | -1 |
| x_2 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| x_6 | 3 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| | -5 | 0 | -7 | -3 | 0 | 0 | -M |
| | | | | | | | -27 |

最优解 $\bar{x} = (0, 9, 0, 0, 13, 16)$, 最优值 $f_{\min} = -27$.

(7) 引入松弛变量 x_4 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & 3x_1 - 2x_2 + x_3 \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 - 3x_2 + x_3 = 1, \\ & 2x_1 + 3x_2 - x_4 = 8, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

用大 M 法求解.

引入人工变量 y , 取大正数 M , 解下列线性规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & 3x_1 - 2x_2 + x_3 + My \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 - 3x_2 + x_3 = 1, \\ & 2x_1 + 3x_2 - x_4 + y = 8, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4, \quad y \geq 0. \end{aligned}$$

求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | y |
|-------|-------|-------|-------|-------|------|
| x_1 | 2 | -3 | 1 | 0 | 0 |
| x_3 | 2 | ③ | 0 | -1 | 1 |
| y | 2M-1 | 3M-1 | 0 | -M | 0 |
| | | | | | 8M+1 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | y |
|-------|----------------|-------|-------|----------------|----------------|
| x_3 | 4 | 0 | 1 | -1 | 1 |
| x_2 | $\frac{2}{3}$ | 1 | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{1}{3}$ |
| | $-\frac{1}{3}$ | 0 | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $-\frac{1}{3}$ |
| | | | | $-\frac{1}{3}$ | $-\frac{1}{3}$ |

最优解 $\bar{x} = (0, \frac{8}{3}, 9, 0)$, 最优值 $f_{\min} = \frac{11}{3}$.

(8) 引入松弛变量 x_4, x_5 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 - 3x_2 \\ \text{s.t.} \quad & 2x_1 - x_2 - x_3 - x_4 = 3, \\ & x_1 - x_2 + x_3 - x_5 = 2, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

用大 M 法求解. 引进人工变量 y_1, y_2 , 取大正数 M, 解下列线性规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 - 3x_2 + M(y_1 + y_2) \\ \text{s.t.} \quad & 2x_1 - x_2 - x_3 - x_4 + y_1 = 3, \\ & x_1 - x_2 + x_3 - x_5 + y_2 = 2, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5, y_1, y_2 \geq 0. \end{aligned}$$

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | y_1 | y_2 |
|-------|--------|-------------------|------------------|------------------|----------------|-------------------|----------------|
| y_1 | ② | -1 | -1 | -1 | 0 | 1 | 0 |
| y_2 | 1 | -1 | 1 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| | $3M-2$ | $-2M+3$ | 0 | -M | -M | 0 | 0 |
| x_1 | 1 | $-\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ | 0 |
| y_2 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{3}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | -1 | $-\frac{1}{2}$ | 1 |
| | 0 | $-\frac{1}{2}M+2$ | $\frac{3}{2}M-1$ | $\frac{1}{2}M-1$ | -M | $-\frac{3}{2}M+1$ | 0 |
| | | | | | | $-\frac{1}{2}M+3$ | |
| x_1 | 1 | $-\frac{2}{3}$ | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{1}{3}$ | $\frac{1}{3}$ |
| x_3 | 0 | $-\frac{1}{3}$ | 1 | $\frac{1}{3}$ | $-\frac{2}{3}$ | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{2}{3}$ |
| | 0 | $\frac{5}{3}$ | 0 | $-\frac{2}{3}$ | $-\frac{2}{3}$ | $-\frac{2}{3}M$ | $\frac{2}{3}$ |
| | | | | | | $-\frac{2}{3}M$ | $\frac{10}{3}$ |

现行基本可行解下, 对应 x_2 的判别数大于 0, 约束系数第 2 列无正元, 人工变量均为非基变量, 取值为 0, 因此不存在有限最优解.

(9) 用修正单纯形法求解. 初始基本可行解未知, 用两阶段法.

$$\begin{aligned} \min \quad & y_1 + y_2 + y_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 + y_1 = 2, \\ & 2x_1 + x_2 - 3x_3 + x_4 + y_2 = 6, \\ & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + y_3 = 7, \end{aligned}$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4; \quad y_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3.$$

记约束系数矩阵、约束右端和费用系数向量如下:

$$A = [p_1 \ p_2 \ p_3 \ p_4 \ p_5 \ p_6 \ p_7] = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & -3 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

$$b = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \\ 7 \end{bmatrix}, \quad c = (c_1, c_2, c_3, c_4, c_5, c_6, c_7) = (0, 0, 0, 0, 1, 1, 1).$$

取初始可行基

$$B = [p_5 \ p_6 \ p_7] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

约束右端向量

$$\bar{b} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \\ 7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \\ 7 \end{bmatrix},$$

基变量费用系数向量 $c_B = (c_5, c_6, c_7) = (1, 1, 1)$, 单纯形乘子 $w = c_B B^{-1} = (1, 1, 1)$, 目标函数值 $f = c_B \bar{b} = 15$. 构造初表:

| | 1 | 1 | 1 | 15 |
|-------|---|---|---|----|
| y_1 | 1 | 0 | 0 | 2 |
| y_2 | 0 | 1 | 0 | 6 |
| y_3 | 0 | 0 | 1 | 7 |

第 1 次迭代:

计算现行基下对应各变量的判别数:

$$\begin{aligned} z_1 - c_1 &= wp_1 - c_1 = 4, & z_2 - c_2 &= wp_2 - c_2 = 1, \\ z_3 - c_3 &= wp_3 - c_3 = 0, & z_4 - c_4 &= wp_4 - c_4 = 1, \\ z_5 - c_5 &= z_6 - c_6 = z_7 - c_7 = 0, \end{aligned}$$

显然, $\forall j$, 有 $z_j - c_j \leq 0$, 一阶段已达最优. 下面进行第 2 阶段. 从求得的基本可行解

$$\hat{x} = (3, 3, 1, 0)^T$$

出发, 求线性规划的最优解. 记 $(c_1, c_2, c_3, c_4) = (2, 1, -1, -1)$.

第 1 次迭代:

基变量为 x_1, x_2, x_3 . 先计算单纯形乘子:

$$w = c_B B^{-1} = (2, 1, -1) \begin{bmatrix} \frac{4}{11} & \frac{3}{11} & \frac{1}{11} \\ -\frac{5}{11} & -\frac{1}{11} & \frac{7}{11} \\ \frac{1}{11} & -\frac{2}{11} & \frac{3}{11} \end{bmatrix} = \left(\frac{2}{11}, \frac{7}{11}, \frac{6}{11} \right).$$

目标函数值 $f = c_B x_B = 8$. 现行基下对应各变量的判别数: $z_1 - c_1 = z_2 - c_2 = z_3 - c_3 = 0$,

$z_4 - c_4 = wp_4 - c_4 = 2$. 计算主列:

$$B^{-1} p_4 = \begin{bmatrix} \frac{4}{11} & \frac{3}{11} & \frac{1}{11} \\ -\frac{5}{11} & -\frac{1}{11} & \frac{7}{11} \\ \frac{1}{11} & -\frac{2}{11} & \frac{3}{11} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

作主元消去运算:

| | | | | |
|-------|---|---|---|---|
| x_4 | 2 | 0 | 1 | 0 |
|-------|---|---|---|---|

| | | | | |
|-------|-----------------|-----------------|----------------|---|
| x_1 | $\frac{2}{11}$ | $\frac{7}{11}$ | $\frac{6}{11}$ | 8 |
| x_2 | $\frac{4}{11}$ | $\frac{3}{11}$ | $\frac{1}{11}$ | 3 |
| x_3 | $-\frac{5}{11}$ | $-\frac{1}{11}$ | $\frac{7}{11}$ | 3 |
| | $\frac{1}{11}$ | $-\frac{2}{11}$ | $\frac{3}{11}$ | 1 |

| | | | | |
|-------|-----------------|-----------------|-----------------|---|
| x_1 | $\frac{12}{11}$ | $\frac{9}{11}$ | $-\frac{8}{11}$ | 2 |
| x_2 | $\frac{4}{11}$ | $\frac{3}{11}$ | $\frac{1}{11}$ | 3 |
| x_3 | $-\frac{5}{11}$ | $-\frac{1}{11}$ | $\frac{7}{11}$ | 3 |
| x_4 | $\frac{1}{11}$ | $-\frac{2}{11}$ | $\frac{3}{11}$ | 1 |

第 2 次迭代:

计算对应各变量的判别数. 因为只有 1 个非基变量 x_2 , 只需计算对应 x_2 的判别数.

$$z_2 - c_2 = wp_2 - c_2 = -2 < 0,$$

已经达到最优. 最优解 $\bar{x} = (3, 0, 1, 3)$, 最优值 $f_{\min} = 2$.

(10) 用修正单纯形法求解.

初始基本可行解未知, 下面用大 M 法. 引入人工变量 y_1, y_2, y_3 , 取一个大正数 M, 解下

列线性规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & 3x_1 - x_2 - 3x_3 + x_4 - M(y_1 + y_2 + y_3) \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + 2x_2 - x_3 + x_4 + y_1 = 0, \\ & x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 + y_2 = 6, \\ & 2x_1 - 2x_2 + 3x_3 + 3x_4 + y_3 = 9, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4, \quad y_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3. \end{aligned}$$

记约束系数矩阵、右端向量及目标系数向量如下:

$$A = [p_1 \ p_2 \ p_3 \ p_4 \ p_5 \ p_6 \ p_7] = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 2 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & -2 & 3 & 3 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

$$b = [0, 6, 9]^T, \quad c = (c_1, c_2, c_3, c_4, c_5, c_6, c_7) = (3, -1, -3, 1, -M, -M, -M).$$

取初始基:

$$B = [p_5 \ p_6 \ p_7] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

单纯形乘子 $w = c_B B^{-1} = [-M, -M, -M]$, 目标函数值 $f = c_B B^{-1} b = -15M$. 构造初表:

| | $-M$ | $-M$ | $-15M$ |
|-------|------|------|--------|
| y_1 | 1 | 0 | 0 |
| y_2 | 0 | 1 | 6 |
| y_3 | 0 | 0 | 9 |

第 1 次迭代:

计算现行基下对应各变量的判别数:

$$\begin{aligned} z_1 - c_1 &= wp_1 - c_1 = -4M - 3, \quad z_2 - c_2 = wp_2 - c_2 = M + 1, \\ z_3 - c_3 &= wp_3 - c_3 = -4M + 3, \quad z_4 - c_4 = wp_4 - c_4 = -3M - 1, \\ z_5 - c_5 &= z_6 - c_6 = z_7 - c_7 = 0, \quad z_j - c_j = \min_j \{z_j - c_j\} = -4M - 3. \end{aligned}$$

计算主列:

$$B^{-1} p_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

作主元消去运算:

| | | | | | | |
|-------|------|------|------|--------|---------|---|
| | | | | | x_1 | |
| y_1 | $-M$ | $-M$ | $-M$ | $-15M$ | $-4M-3$ | ① |
| y_2 | 1 | 0 | 0 | 0 | 1 | |
| y_3 | 0 | 1 | 0 | 6 | 1 | |
| | 0 | 0 | 1 | 9 | 2 | |

| | | | | | | |
|-------|--------|------|------|--------|--|--|
| x_1 | $3M+3$ | $-M$ | $-M$ | $-15M$ | | |
| y_2 | 1 | 0 | 0 | 0 | | |
| y_3 | -1 | 1 | 0 | 6 | | |
| | -2 | 0 | 1 | 9 | | |

第2次迭代:

计算现行基下对应各变量的判别数:

$$\begin{aligned} z_2 - c_2 &= wp_2 - c_2 = 9M + 7, & z_3 - c_3 &= wp_3 - c_3 = -8M, \\ z_4 - c_4 &= wp_4 - c_4 = M + 2, & z_5 - c_5 &= wp_5 - c_5 = 4M + 3, \\ z_1 - c_1 &= z_6 - c_6 = z_7 - c_7 = 0, & z_3 - c_3 &= \min\{z_j - c_j\} = -8M. \end{aligned}$$

计算主列:

$$B^{-1}p_3 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix}.$$

作主元消去运算:

| | | | | | | |
|-------|--------|------|------|--------|-------|---|
| x_1 | $3M+3$ | $-M$ | $-M$ | $-15M$ | x_3 | |
| y_2 | 1 | 0 | 0 | 0 | $-8M$ | |
| y_3 | -1 | 1 | 0 | 6 | -1 | |
| | -2 | 0 | 1 | 9 | 3 | ⑤ |

| | | | | | | |
|-------|-------------------|------|----------------|-----------------|--|--|
| x_1 | $-\frac{1}{5}M+3$ | $-M$ | $\frac{3}{5}M$ | $-\frac{3}{5}M$ | | |
| y_2 | $\frac{3}{5}$ | 0 | $\frac{1}{5}$ | $\frac{9}{5}$ | | |
| y_3 | $\frac{1}{5}$ | 1 | $-\frac{3}{5}$ | $\frac{3}{5}$ | | |
| | $-\frac{2}{5}$ | 0 | $\frac{1}{5}$ | $\frac{9}{5}$ | | |

第3次迭代:

计算现行基下对应各变量的判别数:

$$\begin{aligned} z_2 - c_2 &= wp_2 - c_2 = -\frac{3}{5}M + 7, & z_4 - c_4 &= wp_4 - c_4 = \frac{13}{5}M + 2, \\ z_5 - c_5 &= wp_5 - c_5 = \frac{4}{5}M + 3, & z_7 - c_7 &= wp_7 - c_7 = \frac{8}{5}M, \\ z_1 - c_1 &= z_3 - c_3 = z_6 - c_6 = 0. \end{aligned}$$

计算主列:

$$B^{-1}p_2 = \begin{bmatrix} \frac{3}{5} & 0 & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{5} & 1 & -\frac{3}{5} \\ -\frac{2}{5} & 0 & \frac{1}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{4}{5} \\ \frac{3}{5} \\ -\frac{6}{5} \end{bmatrix}.$$

作主元消去运算:

| | | | | | | |
|-------|-------------------|------|----------------|-----------------|-------------------|---|
| x_1 | $-\frac{1}{5}M+3$ | $-M$ | $\frac{3}{5}M$ | $-\frac{3}{5}M$ | x_2 | |
| y_2 | $\frac{3}{5}$ | 0 | $\frac{1}{5}$ | $\frac{9}{5}$ | $-\frac{3}{5}M+7$ | |
| y_3 | $\frac{1}{5}$ | 1 | $-\frac{3}{5}$ | $\frac{3}{5}$ | $\frac{4}{5}$ | ③ |
| | $-\frac{2}{5}$ | 0 | $\frac{1}{5}$ | $\frac{9}{5}$ | $-\frac{6}{5}$ | |

| | | | | | | |
|-------|---------------|-----------------|----|----|--|--|
| x_1 | $\frac{2}{3}$ | $-\frac{35}{3}$ | 7 | -7 | | |
| y_2 | $\frac{1}{3}$ | $-\frac{4}{3}$ | 1 | 1 | | |
| y_3 | $\frac{1}{3}$ | $\frac{5}{3}$ | -1 | 1 | | |
| | 0 | 2 | -1 | 3 | | |

第4次迭代:

$$\begin{aligned} z_4 - c_4 &= wp_4 - c_4 = \frac{97}{3}, & z_5 - c_5 &= wp_5 - c_5 = M + \frac{2}{3}, \\ z_6 - c_6 &= wp_6 - c_6 = M - \frac{35}{3}, & z_7 - c_7 &= wp_7 - c_7 = M + 7. \end{aligned}$$

判别数均非负,已达到最优解. 最优解和最优值分别是 $\bar{x} = (1, 1, 3, 0)$ 和 $f_{\max} = -7$.

3. 证明用单纯形方法求解线性规划问题时,在主元消去前后对应同一变量的判别数有下列关系:

其中 $(z_j - c_j)'$ 是主元消去后的判别数, 其余是主元消去前的数据, y_{rk} 为主元.

证 约束矩阵记作 $A = [p_1, p_2, \dots, p_n]$, 主元消去前后的基分别记作 B 和 \hat{B} , 基变量的费用系数向量分别记作 c_B 和 $c_{\hat{B}}$, 同时记 $B^{-1}p_j = y_j$ 及 $\hat{B}^{-1}p_j = \hat{y}_j$. 主元消去前后, 单纯形方法中第 i 行 j 列元素分别记为 y_{ij} 和 \hat{y}_{ij} , 主元记作 y_{rk} , 则有下列关系:

$$\begin{cases} \hat{y}_{ij} = y_{ij} - \frac{y_{ik}y_{rj}}{y_{rk}}, & i \neq r, \\ \hat{y}_{rj} = \frac{y_{rj}}{y_{rk}}. \end{cases}$$

因此, 主元消去前后的判别数 $z_j - c_j$ 与 $(z_j - c_j)'$ 必有下列关系:

$$\begin{aligned} (z_j - c_j)' &= c_{\hat{B}} \hat{B}^{-1} p_j - c_j \\ &= c_{\hat{B}} \hat{y}_j - c_j \\ &= \sum_{i \neq r} c_{B_i} \left(y_{ij} - \frac{y_{ik}y_{rj}}{y_{rk}} \right) + c_k \frac{y_{rj}}{y_{rk}} - c_j \\ &= (z_j - c_j) - c_{B_r} y_{rj} - \sum_{i \neq r} c_{B_i} y_{ij} + c_k \frac{y_{rj}}{y_{rk}} + c_k \frac{y_{rj}}{y_{rk}} \\ &= (z_j - c_j) - c_{B_r} y_{rj} - \frac{y_{rj}}{y_{rk}} \sum_{i \neq r} c_{B_i} y_{ik} + c_k \frac{y_{rj}}{y_{rk}} \\ &= (z_j - c_j) - \frac{y_{rj}}{y_{rk}} \sum_{i=1}^m c_{B_i} (y_{ik} - c_k) \\ &= (z_j - c_j) - \frac{y_{rj}}{y_{rk}} (z_k - c_k). \end{aligned}$$

4. 假设一个线性规划问题存在有限的最小值 f_0 . 现在用单纯形方法求它的最优解(最小值点), 设在第 k 次迭代得到一个退化的基本可行解, 且只有一个基变量为零 ($x_j = 0$), 此时目标函数值 $f_k > f_0$, 试证这个退化的基本可行解在以后各次迭代中不会重新出现.

证 设现行基本可行解中, 基变量 $x_{B_j} = x_j = 0$, 其他基变量均取正值. 目标函数值为 f_k . 若下次迭代中, x_p 进基, 离基, 则迭代后对应非基变量 x_j 的判别数为负数, 后续迭代中 x_j 不进基. 若下次迭代中, x_p 进基, x_j 仍为基变量, 则 x_p 进基后的取值 $x_p = \min_t \left\{ \frac{\bar{b}_i}{y_{it}} \mid y_{it} > 0, i \neq r \right\} > 0$, 新的基本可行解处, 目标函数值 $f = f_k - (x_p - c_p)x_p < f_k$, 由于单纯形方法得到的函数值序列单调减小, 因此原退化的基本可行解不会重复出现.

5. 假设给定一个线性规划问题及其一个基本可行解. 在此线性规划中, 变量之和的上

界为 σ , 在已知的基本可行解处, 目标函数值为 f , 最大判别数是 $z_k - c_k$, 又设目标函数值的允许误差为 ϵ , 用 f_0 表示未知的目标函数的最小值. 证明: 若

$$z_k - c_k \leq \epsilon / \sigma,$$

则

$$f - f_0 \leq \epsilon.$$

证 考虑线性规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & f \stackrel{\text{def}}{=} cx \\ \text{s. t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0. \end{aligned}$$

在已知基本可行解 x 处的目标函数值 f 与最小值 f_0 有如下关系:

$$f_0 = f - \sum_{j \in R} (z_j - c_j) x_j,$$

其中 R 是非基变量的下标集. $z_j - c_j$ 是对应非基变量 x_j 的判别数. 显然有

$$f - f_0 = \sum_{j \in R} (z_j - c_j) x_j \leq \sum_{j \in R} (z_k - c_k) x_j \leq \frac{\epsilon}{\sigma} \sum_{j \in R} x_j \leq \frac{\epsilon}{\sigma} \cdot \sigma = \epsilon.$$

6. 假设用单纯形方法解线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & cx \\ \text{s. t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0. \end{aligned}$$

在某次迭代中对应变量 x_j 的判别数 $z_j - c_j > 0$, 且单纯形表中相应的列 $y_j = B^{-1}p_j \leq 0$. 证明

$$d = \begin{bmatrix} -y_j \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

是可行域的极方向. 其中分量 1 对应 x_j .

证 不妨设 A 是 $m \times n$ 矩阵, 并记作

$$A = [p_1, p_2, \dots, p_m, \dots, p_n].$$

由于

$$Ad = \begin{bmatrix} B^{-1}p_j \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = -p_j + p_j = 0,$$

且 $d \geq 0$, 因此 d 是可行域的方向.

下面证明 d 是极方向. 设 d 可表示成可行域的两个方向 $d^{(1)}$ 和 $d^{(2)}$ 的正线性组合, 即

$$d = \lambda d^{(1)} + \mu d^{(2)}, \quad (1)$$

其中 $\lambda, \mu > 0, d^{(1)} \geq 0, d^{(2)} \geq 0$, 比较(1)式两端的各分量, 易知 $d^{(1)}$ 和 $d^{(2)}$ 有下列形式:

$$d^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ a_j \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \quad d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ b_j \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \quad a_j, b_j > 0.$$

由于 $d^{(1)}$ 是可行域的方向, 因此 $Ad^{(1)} = 0, d^{(1)} \geq 0$, 即

$$Bd_g^{(1)} + a_j p_j = 0. \quad (2)$$

同理, 由 $Ad^{(2)} = 0$, 知

$$Bd_g^{(2)} + b_j p_j = 0. \quad (3)$$

由(2)式及(3)式得到

$$\frac{1}{a_j} B d_g^{(1)} = \frac{1}{b_j} B d_g^{(2)}.$$

两端左乘 B^{-1} , 则有

$$d_g^{(2)} = \frac{b_j}{a_j} d_g^{(1)}.$$

代入方向 $d^{(2)}$, 从而得到

$$d^{(2)} = \frac{b_j}{a_j} d^{(1)}, \quad \text{其中 } a_j, b_j > 0,$$

即 $d^{(1)}, d^{(2)}$ 是同向非零向量. 因此方向 d 不能表示成两个不同方向的正线性组合, d 是可行域的极方向.

7. 用关于变量有界情形的单纯形方法解下列问题:

$$(1) \min \quad 3x_1 - x_2$$

$$\text{s. t.} \quad x_1 + x_2 \leq 9,$$

$$0 \leq x_j \leq 6, \quad j=1, 2.$$

$$(2) \max \quad -x_1 - 3x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 6, \\ x_1 + 2x_2 + x_3 + x_4 = 10, \end{cases}$$

$$0 \leq x_1 \leq 4,$$

$$0 \leq x_2 \leq 4,$$

$$0 \leq x_3 \leq 4,$$

$$0 \leq x_4 \leq 12.$$

$$(3) \min \quad x_1 + 2x_2 + 3x_3 - x_4$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 - 2x_4 \leq 6, \\ 2x_1 + x_2 - x_3 \geq 2, \end{cases}$$

$$(4) \max \quad 4x_1 + 6x_2$$

$$\text{s. t.} \quad \begin{cases} 2x_1 + x_2 \leq 4, \\ 3x_1 - x_2 \leq 9, \end{cases}$$

$$-x_1 + x_2 - x_3 + x_4 \leq 8,$$

$$0 \leq x_1 \leq 3,$$

$$1 \leq x_2 \leq 4,$$

$$0 \leq x_3 \leq 10,$$

$$2 \leq x_4 \leq 5.$$

$$0 \leq x_1 \leq 4,$$

$$0 \leq x_2 \leq 3.$$

解 (1) 引进松弛变量 x_3 , 写成下列形式:

$$\min \quad 3x_1 - x_2$$

$$\text{s. t.} \quad x_1 + x_2 + x_3 = 9,$$

$$0 \leq x_i \leq 6, \quad i=1, 2, \quad x_3 \geq 0.$$

取初始基本可行解:

$$x_B = x_3 = 9, \quad x_N = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \text{目标函数值 } f_0 = 0.$$

单纯形表如下:

| x_3 | x_1 | x_2 | x_3 |
|-------|-------|-------|-------|
| 1 | 1 | 1 | 9 |
| -3 | 1 | 0 | 0 |
| 1 | 1 | 1 | |

取下界的非基变量下标集 $R_1 = \{1, 2\}$, 取上界的非基变量下标集 $R_2 = \emptyset$. 已用符号 1 标注在表下.

选择 x_2 作为进基变量, 令 $x_2 = 0 + \Delta_2 = \Delta_2$, 计算 Δ_2 :

$$\beta_1 = \frac{9-0}{1} = 9, \quad \beta_2 = \infty, \quad \beta_3 = 6-0 = 6,$$

令 $\Delta_2 = \min\{9, \infty, 6\} = 6$, 因此, $x_2 = 6$, 取值上界, 仍为非基变量, 基变量是 x_3 , 取值改变:

$$x_B = x_3 = 9 - 1 \times \Delta_2 = 9 - 6 = 3, \quad f = f_0 - (x_2 - c_2)x_2 = 0 - 1 \times 6 = -6.$$

修改单纯形表如下:

| x_3 | x_1 | x_2 | x_3 |
|-------|-------|-------|-------|
| 1 | 1 | 1 | 3 |
| -3 | 1 | 0 | -6 |
| 1 | 1 | 1 | |

已经达到最优, 最优解 $\bar{x} = (0, 6, 3)$, 最优值 $f_{\min} = -6$.

(2) 用两阶段法求解. 先求一个基本可行解, 为此解下列线性规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & y \\ \text{s.t.} \quad & 2x_1 - 2x_2 + x_3 + y = 6, \\ & x_1 + 2x_2 + x_3 + x_4 = 10, \\ & 0 \leq x_1 \leq 4, \\ & 0 \leq x_2 \leq 4, \\ & 0 \leq x_3 \leq 4, \\ & 0 \leq x_4 \leq 12, \\ & y \geq 0. \end{aligned}$$

取初始基本可行解:

$$x_B = \begin{bmatrix} y \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 10 \end{bmatrix}, \quad x_N = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

单纯形表如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | y |
|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| ② | -2 | 1 | 0 | 1 | 6 |
| x_4 | 1 | 2 | 1 | 1 | 0 |
| | 2 | -2 | 1 | 0 | 0 |
| | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 |

选择变量 x_1 , 令 $x_1 = 0 + \Delta_1 = \Delta_1$, 下面计算增量 Δ_1 :

$$\beta_1 = \min \left\{ \frac{6-0}{2}, \frac{10-0}{1} \right\} = 3, \quad \beta_2 = \infty, \quad \beta_3 = 4.$$

令 $\Delta_1 = \min\{3, \infty, 4\} = 3$, 因此 $x_1 = 3$. 未达 x_1 的上界, 作为进基变量.

$$\begin{bmatrix} y \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 10 \end{bmatrix} - 3 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 7 \end{bmatrix}, \quad f = f_0 - (x_1 - c_1)x_1 = 6 - 2 \times 3 = 0,$$

y 离基, 修改单纯形表如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | y |
|-------|-------|-------|---------------|-------|----------------|
| x_1 | 1 | -1 | $\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ |
| x_4 | 0 | 3 | $\frac{1}{2}$ | 1 | $-\frac{1}{2}$ |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 |
| | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 |

一阶段问题已经达到最优, 修改单纯形表, 进行第二阶段:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|---------------|-------|----|
| x_1 | 1 | -1 | $\frac{1}{2}$ | 0 | 3 |
| x_4 | 0 | 3 | $\frac{1}{2}$ | 1 | 7 |
| | 0 | 1 | $\frac{5}{2}$ | 0 | -3 |
| | 1 | 1 | | | |

已经达到最优, 最优解 $\bar{x} = (3, 0, 0, 7)$, 最优值 $f_{\max} = -3$.

(3) 用两阶段法求解. 先解下列线性规划, 求一个基本可行解:

$$\begin{aligned} \min \quad & y \\ \text{s.t.} \quad & x_1 - x_2 + x_3 - 2x_4 + x_5 = 6, \\ & 2x_1 + x_2 - x_3 = 2, \\ & -x_1 + x_2 - x_3 + x_4 + x_7 = 8, \\ & 0 \leq x_1 \leq 3, \\ & 1 \leq x_2 \leq 4, \\ & 0 \leq x_3 \leq 10, \\ & 2 \leq x_4 \leq 5, \\ & x_5, x_6, x_7, y \geq 0. \end{aligned}$$

取初始基本可行解:

$$x_N = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad x_B = \begin{bmatrix} x_5 \\ y \\ x_7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 1 \\ 5 \end{bmatrix}, \quad f = 1.$$

单纯形表如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | y |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| x_5 | 1 | -1 | 1 | -2 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| ② | 1 | -1 | 0 | 0 | -1 | 0 | 1 | 1 |
| y | -1 | 1 | -1 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| x_7 | 2 | 1 | -1 | 0 | 0 | -1 | 0 | 0 |
| | 1 | 1 | 1 | 1 | | | | 1 |

选择变量 x_1 , 令 $x_1 = \Delta_1$, 计算 Δ_1 的取值:

$$\beta_1 = \min \left\{ \frac{11-0}{1}, \frac{1-0}{2} \right\} = \frac{1}{2}, \quad \beta_2 = \infty, \quad \beta_3 = 3-0 = 3.$$

令 $\Delta_1 = \min \left\{ \frac{1}{2}, \infty, 3 \right\} = \frac{1}{2}$. 修改右端列, 取 $x_1 = \frac{1}{2}$, 原来基变量的取值为

$$\begin{bmatrix} x_3 \\ y \\ x_7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 1 \\ 5 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 21 \\ 0 \\ 11 \end{bmatrix},$$

y 离基, x_1 进基, 新基下目标值 $f = f_0 - (x_1 - c_1)\Delta_1 = 1 - 2 \times \frac{1}{2} = 0$. 修改后单纯形表如下:

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | y | | |
|-------|-------|----------------|----------------|-------|-------|----------------|-----|----------------|----------------|
| x_3 | 0 | $-\frac{3}{2}$ | $\frac{3}{2}$ | -2 | 1 | $\frac{1}{2}$ | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{21}{2}$ |
| x_1 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |
| x_7 | 0 | $\frac{3}{2}$ | $-\frac{3}{2}$ | 1 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{11}{2}$ |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 | 0 |
| | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 |

得到原来线性规划的一个基本可行解.

下面进行第二阶段, 从求得的基本可行解出发, 求最优解. 为此, 先修改上面单纯形表.

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | |
|-------|-------|----------------|----------------|-------|-------|----------------|---------------|
| x_3 | 0 | $-\frac{3}{2}$ | $\frac{3}{2}$ | -2 | 1 | $\frac{1}{2}$ | 0 |
| x_1 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 |
| x_7 | 0 | $\frac{3}{2}$ | $-\frac{3}{2}$ | 1 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 1 |
| | 0 | $-\frac{3}{2}$ | $-\frac{7}{2}$ | 1 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 |
| | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | $\frac{1}{2}$ |

选择变量 x_4 , 令 $x_4 = 2 + \Delta_4$, 下面求 Δ_4 :

$$\beta_1 = \frac{11}{2} - 0 = \frac{11}{2}, \quad \beta_2 = \infty, \quad \beta_3 = 5 - 2 = 3.$$

令 $\Delta_4 = \min \left\{ \frac{11}{2}, \infty, 3 \right\} = 3$, x_4 取上界值.

$$\begin{bmatrix} x_3 \\ x_1 \\ x_7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 21 \\ 2 \\ 11 \end{bmatrix} - 3 \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 33 \\ \frac{1}{2} \\ 5 \end{bmatrix}, \quad f = f_0 - (x_4 - c_4)\Delta_4 = \frac{1}{2} - 1 \times 3 = -\frac{5}{2}.$$

修改单纯形表右端列, 得下表:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | |
|-------|-------|----------------|----------------|-------|-------|----------------|-------|----------------|
| x_3 | 0 | $-\frac{3}{2}$ | $\frac{3}{2}$ | -2 | 1 | $\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{33}{2}$ |
| x_1 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ |
| x_7 | 0 | $\frac{3}{2}$ | $-\frac{3}{2}$ | 1 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 1 | $\frac{5}{2}$ |
| | 0 | $-\frac{3}{2}$ | $-\frac{7}{2}$ | 1 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $-\frac{5}{2}$ |

求得最优解 $\bar{x} = \left(\frac{1}{2}, 1, 0, 5, \frac{33}{2}, 0, \frac{5}{2} \right)$, 最优值 $f_{\min} = -\frac{5}{2}$.

(4) 引入松弛变量 x_3, x_4 , 化成

$$\begin{aligned} \max \quad & 4x_1 + 6x_2 \\ \text{s.t.} \quad & 2x_1 + x_2 + x_3 = 4, \\ & 3x_1 - x_2 + x_4 = 9, \\ & 0 \leq x_1 \leq 4, \\ & 0 \leq x_2 \leq 3, \\ & x_3, x_4 \geq 0. \end{aligned}$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 9 \end{bmatrix}, \quad x_N = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

目标函数值 $f_0 = 0$, 列表如下:

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|-------|---|
| 2 | 1 | 1 | 0 | 4 |
| 3 | -1 | 0 | 1 | 9 |
| -4 | -6 | 0 | 0 | 0 |

选择 x_2 , 令 $x_2 = 0 + \Delta_2$. 下面求 Δ_2 :

$$\beta_1 = \frac{4-0}{1} = 4, \quad \beta_2 = \infty, \quad \beta_3 = 3-0 = 3, \quad \Delta_2 = \min\{4, \infty, 3\} = 3.$$

非基变量 x_2 改为取值上界, 令 $x_2 = 3$. 仍取 x_3, x_4 作为基变量. 修改右端列:

$$\begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 9 \end{bmatrix} - 3 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 12 \end{bmatrix}, \quad f = f_0 - (x_2 - c_2)\Delta_2 = 18,$$

得下列单纯形表:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|----|
| x_3 | ② | 1 | 1 | 0 | 1 |
| x_4 | 3 | -1 | 0 | 1 | 12 |
| | -4 | -6 | 0 | 0 | 18 |
| | u | | | | |

还未达到最优.

选择变量 x_1 , 令 $x_1 = 0 + \Delta_1$ 计算 Δ_1 :

$$\beta_1 = \min\left\{\frac{1-0}{2}, \frac{12-0}{3}\right\} = \frac{1}{2}, \quad \beta_2 = \infty, \quad \beta_3 = 4-0 = 4.$$

令 $\Delta_1 = \min\left\{\frac{1}{2}, \infty, 4\right\} = \frac{1}{2}$. 取

$$x_1 = \frac{1}{2}, \quad \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 12 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{25}{2} \end{bmatrix}, \quad f = f_0 - (x_1 - c_1)\Delta_1 = 18 - (-4) \times \frac{1}{2} = 20.$$

x_1 进基, x_3 离基取下界. 经迭代得到新单纯形表:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|----------------|----------------|-------|----------------|
| x_1 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ |
| x_4 | 0 | $-\frac{5}{2}$ | $-\frac{3}{2}$ | 1 | $\frac{21}{2}$ |
| | 0 | -4 | 2 | 0 | 20 |
| | u | | | | |

已经达到最优. 最优解 $\bar{x} = \left(\frac{1}{2}, 3, 0, \frac{21}{2}\right)$, 最优值 $f_{\max} = 20$.

8. 用分解算法解下列线性规划问题:

$$\begin{aligned} (1) \quad & \max \quad x_1 + 3x_2 - x_3 + x_4 \\ & \text{s.t.} \quad x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \leq 8, \\ & \quad \quad x_1 + x_2 \leq 6, \\ & \quad \quad x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \leq 30, \\ & \quad \quad x_1 + x_2 \leq 12, \end{aligned}$$

$$(2) \quad \max \quad 5x_1 - 2x_3 + x_4$$

$$\text{s.t.} \quad x_1 + x_2 + x_3 + x_4 \leq 30, \\ x_1 + x_2 \leq 12,$$

$$\begin{aligned} (3) \quad & \max \quad x_1 + 2x_2 + x_3 \\ & \text{s.t.} \quad x_1 + x_2 + x_3 \leq 12, \\ & \quad \quad -x_1 + x_2 \leq 2, \\ & \quad \quad -x_1 + 2x_2 \leq 8, \\ & \quad \quad x_3 \leq 3, \\ & \quad \quad x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (4) \quad & \min \quad -2x_1 + 4x_2 - x_3 + x_4 \\ & \text{s.t.} \quad x_1 + 2x_2 + 4x_3 + x_4 \leq 20, \\ & \quad \quad -x_1 + x_2 \leq 3, \\ & \quad \quad x_1 \leq 4, \\ & \quad \quad x_3 - 5x_4 \leq 5, \\ & \quad \quad -x_3 + 2x_4 \leq 2, \\ & \quad \quad x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (5) \quad & \min \quad -x_1 - 8x_2 - 5x_3 - 6x_4 \\ & \text{s.t.} \quad x_1 + 4x_2 + 5x_3 + 2x_4 \leq 7, \\ & \quad \quad 2x_1 + 3x_2 \leq 6, \\ & \quad \quad 5x_1 + x_2 \leq 5, \\ & \quad \quad 3x_3 + 4x_4 \geq 12, \\ & \quad \quad x_3 \leq 4, \\ & \quad \quad x_4 \leq 3, \\ & \quad \quad x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

解 (1) 把线性规划写为下列形式:

$$\begin{aligned} \max \quad & cx \\ \text{s.t.} \quad & Ax \leq b, \\ & x \in S, \end{aligned}$$

其中, $x = (x_1, x_2, x_3, x_4)^T, c = (1, 3, -1, 1), A = (1, 1, 1, 1), b = 8$,

$$S = \left\{ x \mid \begin{cases} x_1 + x_2 \leq 6 \\ x_3 + 2x_4 \leq 10 \\ -x_3 + x_4 \leq 4 \\ x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4 \end{cases} \right\}$$

引入松弛变量 $v \geq 0$. 设集合 S 有 l 个极点, 有 l 个极方向, 则每个 $x \in S$ 可表示为

$$x = \sum_{j=1}^l \lambda_j x^{(j)} + \sum_{j=1}^l \mu_j d^{(j)},$$

$$\sum_{j=1}^l \lambda_j = 1,$$

主规划为

$$\begin{aligned} \lambda_j &\geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, t, \\ \mu_l &\geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, l. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{j=1}^t (cx^{(j)})\lambda_j + \sum_{j=1}^l (cd^{(j)})\mu_j \\ \text{s. t.} \quad & \sum_{j=1}^t (Ax^{(j)})\lambda_j + \sum_{j=1}^l (Ad^{(j)})\mu_j + v = b, \\ & \sum_{j=1}^t \lambda_j = 1, \\ & \lambda_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, t, \\ & \mu_l \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, l, \quad v \geq 0. \end{aligned}$$

下面用修正单纯形法解主规划。

取集 S 一个极点 $x^{(0)} = (0, 0, 0, 0)^T$, 将其对应的变量 λ_1 和松弛变量 v 作为初始基变量, 初始基

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

在主规划中, 基变量的目标系数 $\hat{c}_B = (0, cx^{(0)}) = (0, 0)$. 在基 B 下, 单纯形乘子 $(w, a) = \hat{c}_B B^{-1} = (0, 0)$, 约束右端 $\bar{b} = \begin{bmatrix} 8 \\ 1 \end{bmatrix}$, 目标函数值 $f = \hat{c}_B \bar{b} = 0$. 修正单纯形法中, 初表如下:

| | | | |
|-------------|---|---|---|
| v | 0 | 0 | 0 |
| λ_1 | 1 | 0 | 8 |
| | 0 | 1 | 1 |

第1次迭代:

解子规划, 求最小判别数:

$$\begin{aligned} \min \quad & (wd - c)x + a \\ \text{s. t.} \quad & x \in S. \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 - 3x_2 + x_3 - x_4 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 \leq 6 \\ & x_3 + 2x_4 \leq 10, \\ & -x_3 + x_4 \leq 4, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

化为标准形式:

用单纯形法求解如下:

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 - 3x_2 + x_3 - x_4 + x_5 = 6, \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_5 = 10, \\ & x_3 + 2x_4 + x_6 = 10, \\ & -x_3 + x_4 + x_7 = 4, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 7. \end{aligned}$$

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| x_3 | 1 | ① | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 | 6 |
| x_6 | 0 | 0 | 1 | 2 | 0 | 1 | 0 | 10 |
| x_7 | 0 | 0 | -1 | 1 | 0 | 0 | 1 | 4 |
| | 1 | 3 | -1 | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| x_2 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 | 6 |
| x_6 | 0 | 0 | 1 | 2 | 0 | 1 | 0 | 10 |
| x_7 | 0 | 0 | -1 | ① | 0 | 0 | 1 | 4 |
| | -2 | 0 | -1 | 1 | -3 | 0 | 0 | -18 |
| x_2 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 | 6 |
| x_6 | 0 | 0 | 3 | 0 | 0 | 1 | -2 | 2 |
| x_4 | 0 | 0 | -1 | 1 | 0 | 0 | 1 | 4 |
| | -2 | 0 | 0 | 0 | -3 | 0 | -1 | -22 |

主规划的最小判别数 $z_2 - c_2 = -22$, 集合 S 的一个极点 $x^{(2)} = (0, 6, 0, 4)^T$. 计算主列:

$$y_2 = B^{-1} \begin{bmatrix} Ax^{(2)} \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 10 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

作主元消去运算:

| | | | |
|-------------|-----|-----|----|
| λ_2 | | -22 | |
| v | 0 | 0 | 0 |
| λ_1 | 1 | 0 | 8 |
| | 0 | 1 | 1 |
| λ_2 | 11 | 0 | 88 |
| | 5 | | 5 |
| λ_2 | 1 | 0 | 4 |
| | 10 | | 5 |
| λ_1 | -1 | 1 | 1 |
| | -10 | | 5 |

第2次迭代:

先解子规划,求最小判别数:

由第1次迭代结果知,在新基下单纯形乘子 $w = \frac{11}{5}, \alpha = 0, wA - c = \left(\frac{6}{5}, -\frac{4}{5}, \frac{16}{5}, \frac{6}{5}\right)$.

$$\begin{aligned} \min \quad & (wA - c)x + \alpha \\ \text{s.t.} \quad & x \in S. \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{6}{5}x_1 - \frac{4}{5}x_2 + \frac{16}{5}x_3 + \frac{6}{5}x_4 \\ \text{s.t.} \quad & x \in S. \end{aligned}$$

修改第1次迭代中子规划最优表最后一行,然后用单纯形法求子规划最优解:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 |
|-------|-------|-------|---------------|-------|--------------|-------|-------------|
| x_2 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 |
| x_6 | 0 | 0 | 3 | 0 | 0 | 1 | -2 |
| x_4 | 0 | 0 | -1 | 1 | 0 | 0 | ① |
| | -2 | 0 | -\frac{22}{5} | 0 | -\frac{4}{5} | 0 | \frac{6}{5} |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 |
|-------|-------|-------|---------------|--------------|--------------|-------|-------|
| x_2 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 |
| x_6 | 0 | 0 | 1 | 2 | 0 | 1 | 0 |
| x_7 | 0 | 0 | -1 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| | -2 | 0 | -\frac{16}{5} | -\frac{6}{5} | -\frac{4}{5} | 0 | 0 |

得到集合 S 的一个极点 $x^{(3)} = (0, 6, 0, 0)$, 现行主规划最小判别数 $z_3 - c_3 = -\frac{24}{5}, \lambda_3$ 进基.

$$y_3 = B^{-1} \begin{bmatrix} A_3 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{10} & 0 \\ -\frac{1}{10} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{3}{5} \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{3}{5} \\ \frac{2}{5} \end{bmatrix}.$$

作主元消去运算:

| | λ_3 |
|--|-----------------|
| | $-\frac{24}{5}$ |

| | λ_2 | λ_1 |
|--|-----------------|----------------|
| | $\frac{11}{5}$ | $\frac{88}{5}$ |
| | $\frac{1}{10}$ | 0 |
| | $-\frac{1}{10}$ | 1 |

| | 1 | 12 | 20 |
|-------------|----------------|----------------|---------------|
| λ_2 | $\frac{1}{4}$ | $-\frac{3}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |
| λ_3 | $-\frac{1}{4}$ | $\frac{5}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |

第3次迭代:

解子规划求最小判别数:

$$\begin{aligned} wA - c &= 1 \cdot (1, 1, 1, 1) - (1, 3, -1, 1) = (0, -2, 2, 0). \\ \min \quad & (wA - c)x + \alpha \\ \text{s.t.} \quad & x \in S. \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \min \quad & -2x_2 + 2x_3 + 12 \\ \text{s.t.} \quad & x \in S. \end{aligned}$$

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_2 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 |
| x_6 | 0 | 0 | 1 | 2 | 0 | 1 | 0 |
| x_7 | 0 | 0 | -1 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| | -2 | 0 | -2 | 0 | -2 | 0 | 0 |

子规划的最小值为0, 即主规划在现行基下最小判别数为0, 因此达到最优. 最优解是

$$\bar{x} = \lambda_2 x^{(2)} + \lambda_3 x^{(3)} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ 6 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ 6 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 6 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

最优值 $f_{\max} = 20$.

(2) 第一个约束记作 $A_1 x_1 + A_2 x_2 \leq b$, 其中 $A_1 = (1, 1), A_2 = (1, 1), b = 30$. 相应地, 记 $c =$

$$(c_1, c_2), c_1 = (5, 0), c_2 = (-2, 1), S_1 = \left\{ x_1 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \left| \begin{array}{l} x_1 + x_2 \leq 12 \\ 2x_1 - x_2 \leq 9 \end{array} \right. \right\}, S_2 = \left\{ x_2 = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} \left| \begin{array}{l} -x_3 + x_4 \leq 2 \\ x_3 + 2x_4 \leq 10 \end{array} \right. \right\},$$
$$x_1, x_2 \geq 0$$

线性规划记为:

$$\begin{aligned} \max \quad & c_1 x_1 + c_2 x_2 \\ \text{s.t.} \quad & A_1 x_1 + A_2 x_2 \leq b, \\ & x_1 \in S_1, \\ & x_2 \in S_2. \end{aligned}$$

由于 S_1, S_2 都是有界集, 不存在方向, 设 S_1 的极点为 $x_1^{(j)}, j = 1, 2, \dots, t_1, S_2$ 的极点为 $x_2^{(j)}$,

$j=1, 2, \dots, l_2$, 引入松弛变量 $v \geq 0$.

主规划如下:

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{j=1}^{l_1} (c_1 x_1^{(j)}) \lambda_{1j} + \sum_{j=1}^{l_2} (c_2 x_2^{(j)}) \lambda_{2j} \\ \text{s. t.} \quad & \sum_{j=1}^{l_1} (A_1 x_1^{(j)}) \lambda_{1j} + \sum_{j=1}^{l_2} (A_2 x_2^{(j)}) \lambda_{2j} + v = b, \\ & \sum_{j=1}^{l_1} \lambda_{1j} = 1, \\ & \sum_{j=1}^{l_2} \lambda_{2j} = 1, \\ & \lambda_{1j} \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, l_1, \\ & \lambda_{2j} \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, l_2. \end{aligned}$$

分别取 S_1 和 S_2 的极点

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ -x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

初始基变量 $v, \lambda_{11}, \lambda_{21}$, 初始基矩阵 B 为三阶单位矩阵. 单纯形乘子和约束右端向量分别是

$$(w, \alpha) = \hat{c} B^{-1} = (0, 0, 0) \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = (0, 0, 0), \quad \bar{b} = B^{-1} \begin{bmatrix} b \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 30 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

用修正单纯形方法解主规划, 初表如下:

| | | | | |
|----------------|---|---|---|----|
| | 0 | 0 | 0 | 0 |
| v | 1 | 0 | 0 | 30 |
| λ_{11} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 |

第1次迭代:

为确定进基变量, 分别求解下列两个子规划. 先解第一个子规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & (wA_1 - c_1)x_1 + \alpha_1 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 \in S_1. \end{aligned} \quad (1)$$

即

$$\begin{aligned} \min \quad & -5x_1 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 \leq 12, \\ & 2x_1 - x_2 \leq 9, \end{aligned}$$

$$x_1, x_2 \geq 0.$$

子规划的最优解和最优值分别是 $x_1^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 \\ 5 \end{bmatrix}, Z_{1,\min} = -35$.

再解第二个子规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & (wA_2 - c_2)x_2 + \alpha_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_2 \in S_2. \end{aligned} \quad (2)$$

即

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_3 - x_4 \\ \text{s. t.} \quad & -x_3 + x_4 \leq 2, \\ & x_3 + 2x_4 \leq 10, \\ & x_3, x_4 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划最优解和最优值分别是 $x_2^{(2)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}, Z_{2,\min} = -2$.

对应 λ_{12} 的判别数 $x_{12} - c_{12} = -35$, 最小, 因此 λ_{12} 作为进基变量. 主列是

$$y_1^{(2)} = B^{-1} \begin{bmatrix} A_1 x_1^{(2)} \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

下面作主元消去运算:

| | | | | | |
|----------------|---|---|---|----|-----|
| | 0 | 0 | 0 | 0 | -35 |
| v | 1 | 0 | 0 | 30 | 12 |
| λ_{11} | 0 | 1 | 0 | 1 | ① |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 |

| | | | | |
|----------------|---|-----|---|----|
| | 0 | 35 | 0 | 35 |
| v | 1 | -12 | 0 | 18 |
| λ_{12} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 |

第2次迭代:

先解子规划确定进基变量.

解子规划(1):

$$\begin{aligned} \min \quad & -5x_1 + 35 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 \leq 12, \end{aligned}$$

$$2x_1 - x_2 \leq 9, \\ x_1, x_2 \geq 0.$$

子规划的最优解和最优值分别是 $\mathbf{x}_1^{(3)} = \begin{bmatrix} 7 \\ 5 \end{bmatrix}$, $Z_{1,\min} = 0$.

解子规划(2):

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_3 - x_4 \\ \text{s.t.} \quad & -x_3 + x_4 \leq 2, \\ & x_3 + 2x_4 \leq 10, \\ & x_3, x_4 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划的最优解和最优值分别是 $\mathbf{x}_2^{(3)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}$, $Z_{2,\min} = -2$.

λ_{23} 进基, 计算主列:

$$\mathbf{y}_2^{(3)} = \mathbf{B}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -12 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

| | | | | |
|----------------|---|-----|---|----------------|
| | | | | λ_{23} |
| | 0 | 35 | 0 | 35 |
| v | 1 | -12 | 0 | 18 |
| λ_{12} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 |
| | | | | ① |

| | | | | |
|----------------|---|-----|----|----|
| | 0 | 35 | 2 | 37 |
| v | 1 | -12 | -2 | 16 |
| λ_{12} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| λ_{23} | 0 | 0 | 1 | 1 |

第3次迭代:

子规划(1)计算结果同前.

子规划(2), 即

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_3 - x_4 + 2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_3 + x_4 \leq 2, \\ & x_3 + 2x_4 \leq 10, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划(2)的最优值 $Z_{3,\min} = 0$.

经两次迭代, 在现行基下, 对应各变量的判别数均大于或等于0, 因此达到最优. 最优解

$$\bar{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \lambda_{12} \mathbf{x}_1^{(2)} \\ \lambda_{23} \mathbf{x}_2^{(3)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad f_{\max} = 37.$$

(3) 将线性规划记为

$$\begin{aligned} \max \quad & \mathbf{c}\mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{12}, \\ & \mathbf{x} \in S, \end{aligned}$$

其中 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3)^T$, $\mathbf{c} = (1, 2, 1)$, $\mathbf{A} = (1, 1, 1)$,

$$S = \left\{ \mathbf{x} \begin{cases} -x_1 + x_2 \leq 2 \\ -x_1 + 2x_2 \leq 8 \\ x_3 \leq 3 \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{cases} \right\}$$

设 S 有 t 个极点 $\mathbf{x}^{(j)}$, $j=1, 2, \dots, t$, 有 l 个极方向 $\mathbf{d}^{(j)}$, $j=1, 2, \dots, l$. 引入松弛变量 $v \geq 0$. 主规划如下:

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{j=1}^t (\mathbf{c}\mathbf{x}^{(j)}) \lambda_j + \sum_{j=1}^l (\mathbf{c}\mathbf{d}^{(j)}) \mu_j \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{j=1}^t (\mathbf{A}\mathbf{x}^{(j)}) \lambda_j + \sum_{j=1}^l (\mathbf{A}\mathbf{d}^{(j)}) \mu_j + v = 12, \\ & \sum_{j=1}^t \lambda_j = 1, \\ & \lambda_j \geq 0, \quad j=1, 2, \dots, t, \\ & \mu_j \geq 0, \quad j=1, 2, \dots, l, \quad v \geq 0. \end{aligned}$$

下面用修正单纯形方法解主规划:

取集合 S 的一个极点 $\mathbf{x}^{(1)} = (0, 0, 0)^T$, 初始基变量为 v 和 λ_1 , 初始基 \mathbf{B} 是二阶单位矩

阵. 单纯形乘子 $(w, a) = \mathbf{c}_B \mathbf{B}^{-1} = (0, 0)$, 约束右端 $\mathbf{b} = \begin{bmatrix} 12 \\ 1 \end{bmatrix}$. 现行基本可行解下的目标函数值

$f=0$. 初表为

| | | | |
|-------------|---|---|----|
| | 0 | 0 | 0 |
| v | 1 | 0 | 12 |
| λ_1 | 0 | 1 | 1 |

第1次迭代:

解子规划,求最小判别数:

$$\begin{aligned} \min \quad & (wA - c)x + \alpha \\ \text{s. t.} \quad & x \in S, \end{aligned}$$

其中 $wA - c = (-1, -2, -1)$, 上式即

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 - 2x_2 - x_3 \\ \text{s. t.} \quad & -x_1 + x_2 \leq 2, \\ & -x_1 + 2x_2 \leq 8, \\ & x_3 \leq 3, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3. \end{aligned}$$

用单纯形方法求解,求得集合 S 的一个极方向, $d^{(1)} = (2, 1, 0)^T$.

主规划中,对应 μ_1 的判别数 $(wA - c)d^{(1)} = -4, \mu_1$ 进基,主列

$$y_1 = B^{-1} \begin{bmatrix} A d^{(1)} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

用表格形式计算如下:

| | | | |
|-------------|---------------|---|---------|
| | | | μ_1 |
| | 0 | 0 | 0 |
| v | 1 | 0 | 12 |
| λ_1 | 0 | 1 | 1 |
| | $\frac{4}{3}$ | 0 | 16 |
| μ_1 | $\frac{1}{3}$ | 0 | 4 |
| λ_1 | 0 | 1 | 1 |

第2次迭代:
先解子规划,求判别数:

$$wA - c = \frac{4}{3}(1, 1, 1) - (1, 2, 1) = \left(\frac{1}{3}, -\frac{2}{3}, \frac{1}{3}\right).$$

子规划为

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{3}x_1 - \frac{2}{3}x_2 + \frac{1}{3}x_3 \\ \text{s. t.} \quad & -x_1 + x_2 \leq 2, \\ & -x_1 + 2x_2 \leq 8, \\ & x_3 \leq 3, \end{aligned}$$

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

用单纯形方法求得子规划最优解 $x^{(2)} = (4, 6, 0)^T$, 最小值 $z = -\frac{8}{3}$. λ_2 为进基变量, 主列

$$y_2 = B^{-1} \begin{bmatrix} A x^{(2)} \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 10 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{10}{3} \\ 1 \end{bmatrix}.$$

用表格形式计算如下:

| | | | | | |
|-------------|---------------|-----------------|----------------|--|-------------|
| | $\frac{4}{3}$ | 0 | 16 | | λ_2 |
| μ_1 | $\frac{1}{3}$ | 0 | 4 | | |
| λ_1 | 0 | 1 | 1 | | |
| | $\frac{4}{3}$ | $\frac{8}{3}$ | $\frac{56}{3}$ | | |
| μ_1 | $\frac{1}{3}$ | $-\frac{10}{3}$ | $\frac{2}{3}$ | | |
| λ_2 | 0 | 1 | 1 | | |

第3次迭代:

$$wA - c = \frac{4}{3}(1, 1, 1) - (1, 2, 1) = \left(\frac{1}{3}, -\frac{2}{3}, \frac{1}{3}\right), w = \frac{4}{3}, a = \frac{8}{3}. \text{ 子规划如下:}$$

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{3}x_1 - \frac{2}{3}x_2 + \frac{1}{3}x_3 + \frac{8}{3} \\ \text{s. t.} \quad & -x_1 + x_2 \leq 2, \\ & -x_1 + 2x_2 \leq 8, \\ & x_3 \leq 3, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划最优解 $x^{(3)} = (4, 6, 0)^T$, 最优值 $z = 0$. 结果表明, 主规划已达最优解, 原问题的最优解为

$$\bar{x} = \lambda_2 x^{(2)} + \mu_1 d^{(1)} = 1 \cdot \begin{bmatrix} 4 \\ 6 + \frac{2}{3} \\ 0 \end{bmatrix} + \frac{2}{3} \cdot \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{16}{3} \\ \frac{20}{3} \\ 0 \end{bmatrix},$$

最优值 $f_{\max} = \frac{56}{3}$.

(4) 将线性规划写成下列形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & c_1 x_1 + c_2 x_2 \\ \text{s.t.} \quad & A_1 x_1 + A_2 x_2 \leq 20, \\ & x_1 \in S_1, \\ & x_2 \in S_2, \end{aligned}$$

$$\text{其中, } x_1 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}, x_2 = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}, c_1 = (-2, 4), c_2 = (-1, 1), A_1 = (1, 2), A_2 = (4, 1).$$

$$S_1 = \left\{ x_1 \mid \begin{cases} -x_1 + x_2 \leq 3 \\ x_1 \leq 4 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases} \right\}, S_2 = \left\{ x_2 \mid \begin{cases} x_3 - 5x_4 \leq 5 \\ -x_3 + 2x_4 \leq 2 \\ x_3, x_4 \geq 0 \end{cases} \right\}$$

S_1 是有界集, 设有 t_1 个极点 $x_1^{(1)}, x_1^{(2)}, \dots, x_1^{(t_1)}$. S_2 是无界集, 设有 t_2 个极点, 有 l 个极方向. 引入松弛变量 v . 主规划如下:

$$\min \sum_{j=1}^{t_1} (c_1 x_1^{(j)}) \lambda_{1j} + \sum_{j=1}^{t_2} (c_2 x_2^{(j)}) \lambda_{2j} + \sum_{j=1}^l (c_2 d^{(j)}) \mu_j$$

$$\text{s.t.} \sum_{j=1}^{t_1} (A_1 x_1^{(j)}) \lambda_{1j} + \sum_{j=1}^{t_2} (A_2 x_2^{(j)}) \lambda_{2j} + \sum_{j=1}^l (A_2 d^{(j)}) \mu_j + v = 20,$$

$$\sum_{j=1}^{t_1} \lambda_{1j} = 1,$$

$$\sum_{j=1}^{t_2} \lambda_{2j} = 1,$$

$$\lambda_{1j} \geq 0, j = 1, 2, \dots, t_1,$$

$$\lambda_{2j} \geq 0, j = 1, 2, \dots, t_2,$$

$$\mu_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, l, v \geq 0.$$

取 S_1 的极点 $x_1^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, S_2 的极点 $x_2^{(1)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$. 初始基变量取 $v, \lambda_{11}, \lambda_{21}$.

初始基 B 是三阶单位矩阵, 单纯形乘子 $(w, a_1, a_2) = (0, 0, 0)$, 目标值 $z = 0$, 初始单纯形表如下:

| | | | | |
|----------------|---|---|---|----|
| | 0 | 0 | 0 | 0 |
| v | 1 | 0 | 0 | 20 |
| λ_{11} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 |

第1次迭代:

解下列子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_1 - c_1)x_1 + a_1 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 \in S_1. \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & 2x_1 - 4x_2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + x_2 \leq 3, \\ & x_1 \leq 4, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划的最优解 $x^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 0 \end{bmatrix}$, 最优值 $z_1 = 8$, 即主规划中对应 λ_{12} 的判别数是 8. λ_{12} 进基, 主列

$$y_{12} = B^{-1} \begin{bmatrix} A_1 x_1^{(2)} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

用表格形式计算如下:

| | | | | |
|----------------|---|----|---|----|
| | 0 | 0 | 0 | 0 |
| v | 1 | 0 | 0 | 20 |
| λ_{11} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 |
| | 0 | -8 | 0 | -8 |
| v | 1 | -4 | 0 | 16 |
| λ_{12} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 |

λ_{12}

| |
|---|
| 8 |
| 4 |
| ① |
| 0 |

第2次迭代:

解下列子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_1 - c_1)x_1 + a_1 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 \in S_1. \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & 2x_1 - 4x_2 - 8 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + x_2 \leq 3, \\ & x_1 \leq 4, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划的最优解同第1次迭代, 最优值 $z_1 = 0$, 现行解下, 对应 λ_1 的判别数均小于或等于0.

再解子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_2 - c_2)x_3 + a_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_2 \in S_2, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & x_3 - x_4 \\ \text{s.t.} \quad & x_3 - 5x_4 \leq 5, \\ & -x_3 + 2x_4 \leq 2, \\ & x_3, x_4 \geq 0. \end{aligned}$$

用单纯形方法解子规划, 可知无界. S_2 的一个极方向 $d^{(1)} = \begin{bmatrix} 5 \\ 1 \end{bmatrix}$. 在主规划中, 对应于 μ_1 的

判别数 $(wA_2 - c_2)d^{(1)} = (1, -1) \begin{bmatrix} 5 \\ 1 \end{bmatrix} = 4, \mu_1$ 进基, 主列

$$y = B^{-1} \begin{bmatrix} A_2 d^{(1)} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -4 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 21 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 21 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

用表格形式计算如下:

| | | | | | |
|----------------|----------------------------------|----|---|-------------------|------|
| | 0 | -8 | 0 | -8 | |
| μ_1 | 1 | -4 | 0 | 16 | 4 |
| λ_2 | 0 | 1 | 0 | 1 | (21) |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| μ_1 | $-\frac{4}{21} - \frac{152}{21}$ | 0 | 0 | $-\frac{232}{21}$ | |
| λ_2 | $\frac{1}{21} - \frac{4}{21}$ | 0 | 0 | $\frac{16}{21}$ | |
| λ_{21} | 0 | 1 | 0 | 1 | |
| λ_{22} | 0 | 0 | 1 | 1 | |

第3次迭代:
解子规划

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_1 - c_1)x_1 + a_1 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 \in S_1, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & \frac{38}{21}x_1 - \frac{92}{21}x_2 - \frac{152}{21} \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + x_2 \leq 3, \\ & x_1 \leq 4, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划的最优解 $x_1^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 0 \end{bmatrix} = x_1^{(2)}$, 最优值 $z_1 = 0$.

再解子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_2 - c_2)x_2 + a_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_2 \in S_2, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & \frac{5}{21}x_3 - \frac{25}{21}x_4 \\ \text{s.t.} \quad & x_3 - 5x_4 \leq 5, \\ & -x_3 + 2x_4 \leq 2, \\ & x_3, x_4 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划最优解 $x_2^{(2)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \end{bmatrix}$, 最优值 $z_2 = \frac{25}{21}$.

主规划中, 对应 λ_{22} 的判别数为 $\frac{25}{21}$, 主列

$$y = B^{-1} \begin{bmatrix} A_2 x_2^{(2)} \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{21} & -\frac{4}{21} & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 20 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{20}{21} \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

用表格形式计算如下:

| | | |
|----------------|-----------------|----|
| λ_{22} | 25 | 21 |
| | $\frac{20}{21}$ | 0 |
| | 0 | 1 |

| | | | | |
|----------------|-----------------|-------------------|---|-------------------|
| μ_1 | $-\frac{4}{21}$ | $-\frac{152}{21}$ | 0 | $-\frac{232}{21}$ |
| λ_{12} | $\frac{1}{21}$ | $-\frac{4}{21}$ | 0 | $\frac{16}{21}$ |
| λ_{21} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| | 0 | 0 | 1 | 1 |

| | | | | |
|----------------|-----------------|-----------------|---|-----------------|
| λ_{22} | $-\frac{1}{4}$ | -7 | 0 | $-\frac{12}{4}$ |
| λ_{12} | $\frac{1}{20}$ | $-\frac{4}{20}$ | 0 | $\frac{16}{20}$ |
| λ_{21} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| | $-\frac{1}{20}$ | $\frac{4}{20}$ | 1 | $\frac{4}{20}$ |

第4次迭代:
解子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_1 - c_1)x_1 + a_1 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 \in S_1, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & \frac{7}{4}x_1 - \frac{9}{2}x_2 - 7 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + x_2 \leq 3, \\ & x_1 \leq 4, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划最优解 $x_1^{(4)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 0 \end{bmatrix} = x_1^{(2)}$, 最优值 $z_1 = 0$.

解子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_2 - c_2)x_2 + a_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_2 \in S_2, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & -\frac{5}{4}x_4 \\ \text{s.t.} \quad & x_3 - 5x_4 \leq 5, \\ & -x_3 + 2x_4 \leq 2, \\ & x_3, x_4 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划最优解 $x_2^{(3)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \end{bmatrix} = x_2^{(2)}$, 最优值 $z_2 = 0$.

主规划对应各变量的判别数均小于或等于0, 因此达到最优. 主规划的最优解是 $\lambda_{12} = 1, \lambda_{21} = \frac{4}{20}, \lambda_{22} = \frac{16}{20}$, 其余变量均为非基变量, 取值为0.

原来问题最优解

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_{12}x_1^{(2)} \\ \lambda_{21}x_2^{(1)} + \lambda_{22}x_2^{(2)} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 4 \\ 4 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \text{最优值 } f_{\min} = -12.$$

(5) 线性规划写成下列形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & c_1x_1 + c_2x_2 \\ \text{s.t.} \quad & A_1x_1 + A_2x_2 \leq b \\ & x_1 \in S_1, \\ & x_2 \in S_2, \end{aligned}$$

其中 $x_1 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}, x_2 = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}, c_1 = [-1, -8], c_2 = [-5, -6], A_1 = [1, 4], A_2 = [5, 2], b = 7$.

$$S_1 = \left\{ x_1 = \begin{bmatrix} 2x_1 + 3x_2 \leq 6 \\ 5x_1 + x_2 \leq 5 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{bmatrix}, S_2 = \left\{ x_2 = \begin{bmatrix} 3x_3 + 4x_4 \geq 12 \\ x_3 \leq 4 \\ x_4 \leq 3 \\ x_3, x_4 \geq 0 \end{bmatrix} \right\}$$

S_1 和 S_2 均为有界集. 设 S_1 有 t_1 个极点: $x_1^{(1)}, x_1^{(2)}, \dots, x_1^{(t_1)}$, S_2 有 t_2 个极点: $x_2^{(1)}, x_2^{(2)}, \dots, x_2^{(t_2)}$. 主规划写成

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{j=1}^{t_1} (c_1x_1^{(j)})\lambda_{1j} + \sum_{j=1}^{t_2} (c_2x_2^{(j)})\lambda_{2j} \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{j=1}^{t_1} (A_1x_1^{(j)})\lambda_{1j} + \sum_{j=1}^{t_2} (A_2x_2^{(j)})\lambda_{2j} + v = b, \\ & \sum_{j=1}^{t_1} \lambda_{1j} = 1, \\ & \sum_{j=1}^{t_2} \lambda_{2j} = 1, \\ & \lambda_{1j} \geq 0, j = 1, 2, \dots, t_1, \\ & \lambda_{2j} \geq 0, j = 1, 2, \dots, t_2, v \geq 0. \end{aligned}$$

下面用修正单纯形方法解主规划.

先给定初始基. 取 S_1 的一个极点 $x_1^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, S_2 的一个极点 $x_2^{(1)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, 初始基变量为 $v, \lambda_{11}, \lambda_{21}$, 构造初表:

| | | | | |
|----------------|---|---|---|---|
| | 0 | 0 | 0 | 0 |
| v | 1 | 0 | 0 | 7 |
| λ_{11} | 0 | 1 | 0 | 1 |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 |

第1次迭代:

解子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_1 - c_1)x_1 + a_1 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 \in S_1, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & x_1 + 8x_2 \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 + 3x_2 \leq 6, \\ & 5x_1 + x_2 \leq 5, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划最优解 $x_1^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}$, 最优值 $z_1 = 16$, 可知主规划中对应 λ_{12} 的判别数为 16, λ_{12} 进基, 主列

$$y = B^{-1} \begin{bmatrix} A_1 x_1^{(2)} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

用表格形式计算如下:

| | | | | | |
|----------------|---|---|---|---|----------------|
| | 0 | 0 | 0 | 0 | λ_{12} |
| v | 1 | 0 | 0 | 7 | 16 |
| λ_{11} | 0 | 1 | 0 | 1 | ⑧ |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 |

第2次迭代:
解子规划

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_1 - c_1)x_1 + a_1 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 \in S_1, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & -x_1 \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 + 3x_2 \leq 6, \\ & 5x_1 + x_2 \leq 5, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

子规划的最优解 $x_1^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix} = x_1^{(1)}$, 最优值 $z_1 = 0$, 即主规划中对应 λ_{11} 的最大判别数为 0, 再解子规划

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_2 - c_2)x_2 + a_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_2 \in S_2, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & -5x_3 + 2x_4 \\ \text{s. t.} \quad & 3x_3 + 4x_4 \geq 12, \\ & x_3 \leq 4, \\ & x_4 \leq 3, \\ & x_3, x_4 \geq 0. \end{aligned}$$

用两阶段法求得子规划最优解 $x_2^{(2)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \end{bmatrix}$, 最优值 $z_2 = 6$, 即主规划中对应 λ_{22} 的判别数为 6, λ_{22} 进基, 主列为

$$y = B^{-1} \begin{bmatrix} A_2 x_2^{(2)} \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{8} & 0 & 0 \\ -\frac{1}{8} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 6 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{3}{4} \\ -\frac{3}{4} \\ 1 \end{bmatrix}.$$

| | | | | | |
|----------------|----------------|---|---|---------------|--|
| | -2 | 0 | 0 | -14 | |
| λ_{12} | $\frac{1}{8}$ | 0 | 0 | $\frac{7}{8}$ | |
| λ_{11} | $-\frac{1}{8}$ | 1 | 0 | $\frac{1}{8}$ | |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 | |

用表格形式计算如下:

| | | | | | |
|----------------|----------------|---|----------------|---------------|----------------|
| | -2 | 0 | 0 | -14 | λ_{12} |
| λ_{12} | $\frac{1}{8}$ | 0 | 0 | $\frac{7}{8}$ | 6 |
| λ_{11} | $-\frac{1}{8}$ | 1 | 0 | $\frac{1}{8}$ | $\frac{3}{4}$ |
| λ_{21} | 0 | 0 | 1 | 1 | $-\frac{3}{4}$ |
| | | | | | ① |
| | -2 | 0 | -6 | -20 | |
| λ_{12} | $\frac{1}{8}$ | 0 | $-\frac{3}{4}$ | $\frac{1}{8}$ | |
| λ_{11} | $-\frac{1}{8}$ | 1 | $\frac{3}{4}$ | $\frac{7}{8}$ | |
| λ_{22} | 0 | 0 | 1 | 1 | |

第3次迭代:
解子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_1 - c_1)x_1 + a_1 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 \in S_1, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & -x_1 \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 + 3x_2 \leq 6, \\ & 5x_1 + x_2 \leq 5, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\text{子规划最优解 } x_1^{(3)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix} = x_1^{(2)}, \text{最优值 } z_1 = 0.$$

解子规划:

$$\begin{aligned} \max \quad & (wA_2 - c_2)x_2 + a_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_2 \in S_2, \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \max \quad & -5x_3 + 2x_4 - 6 \\ \text{s. t.} \quad & 3x_3 + 4x_4 \geq 12, \\ & x_3 \leq 4, \\ & x_4 \leq 3, \\ & x_3, x_4 \geq 0. \end{aligned}$$

$$\text{子规划的最优解 } x_2^{(3)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \end{bmatrix} = x_2^{(2)}, \text{最优值 } z_2 = 0.$$

主规划已达到最优,最优解是: $\lambda_{11} = \frac{7}{8}, \lambda_{12} = \frac{1}{8}, \lambda_{22} = 1$, 其余变量均为非基变量, 取值

为0.

原问题最优解:

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_{11}x_1^{(1)} + \lambda_{12}x_1^{(2)} \\ \lambda_{22}x_2^{(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{4} \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix},$$

$$\text{最优值 } f_{\min} = -20.$$

对偶原理及灵敏度分析题解

1. 写出下列原问题的对偶问题:

(1) $\max 4x_1 - 3x_2 + 5x_3$

s. t. $3x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 15,$

$-x_1 + 2x_2 - 7x_3 \geq 3,$

$x_1 + x_3 = 1,$

$x_1, x_2, x_3 \geq 0.$

(2) $\min -4x_1 - 5x_2 - 7x_3 + x_4$

s. t. $x_1 + x_2 + 2x_3 - x_4 \geq 1,$

$2x_1 - 6x_2 + 3x_3 + x_4 \leq -3,$

$x_1 + 4x_2 + 3x_3 + 2x_4 = -5,$

$x_1, x_2, x_4 \geq 0.$

解 (1) 对偶问题如下:

$\min 15w_1 + 3w_2 + w_3$

s. t. $3w_1 - w_2 + w_3 \geq 4,$

$w_1 + 2w_2 \geq -3,$

$2w_1 - 7w_2 + w_3 \geq 5,$

$w_1 \geq 0,$

$w_2 \leq 0.$

(2) 对偶问题如下:

$\max w_1 - 3w_2 - 5w_3$

s. t. $w_1 + 2w_2 + w_3 \leq -4,$

$w_1 - 6w_2 + 4w_3 \leq -5,$

$2w_1 + 3w_2 + 3w_3 = -7,$

$-w_1 + w_2 + 2w_3 \leq 1,$

$w_1 \geq 0,$

$w_2 \leq 0.$

2. 给定原问题

$\min 4x_1 + 3x_2 + x_3$

s. t. $x_1 - x_2 + x_3 \geq 1,$

$x_1 + 2x_2 - 3x_3 \geq 2,$

$x_1, x_2, x_3 \geq 0.$

已知对偶问题的最优解 $(w_1, w_2) = \left(\frac{5}{3}, \frac{7}{3}\right)$, 利用对偶性质求原问题的最优解.

解 对偶问题:

$\max w_1 + 2w_2$

s. t. $w_1 + w_2 \leq 4,$

$-w_1 + 2w_2 \leq 3,$

$w_1 - 3w_2 \leq 1,$

$w_1 \geq 0,$

$w_2 \geq 0.$

由于对偶问题的最优解 $w_1 = \frac{5}{3} > 0, w_2 = \frac{7}{3} > 0$, 因此原问题的前两个约束在最优解处是紧约束. 又知对偶问题的第3个约束在最优解处是松约束, 因此原问题在最优解处 $x_3 = 0$. 从而得下列线性方程组:

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = 1, \\ x_1 + 2x_2 - 3x_3 = 2, \\ x_3 = 0. \end{cases}$$

解得原问题的最优解 $x_1 = \frac{4}{3}, x_2 = \frac{1}{3}, x_3 = 0$, 最优值为 $\frac{19}{3}$.

3. 给定下列线性规划问题

$\max 10x_1 + 7x_2 + 30x_3 + 2x_4$

s. t. $x_1 - 6x_3 + x_4 \leq -2,$

$x_1 + x_2 + 5x_3 - x_4 \leq -7,$

$x_2, x_3, x_4 \leq 0.$

- (1) 写出上述原问题的对偶问题.
 (2) 用图解法求对偶问题的最优解.
 (3) 利用对偶问题的最优解及对偶性质求原问题的最优解和目标函数的最优值.

解 (1) 对偶问题如下:

$\min -2w_1 - 7w_2$

s. t. $w_1 + w_2 = 10,$

$w_2 \leq 7,$

$$\begin{aligned} -6w_1 + 5w_2 &\leq 30, \\ w_1 - w_2 &\leq 2, \\ w_1, w_2 &\geq 0. \end{aligned}$$

(2) 对偶问题的可行域是直线 $w_1 + w_2 = 10$ 上的一线段, 容易在坐标平面上画出, 这里从略. 对偶问题最优解 $(w_1, w_2) = (3, 7)$, 最优值为 -55 .

(3) 由于对偶问题的最优解中, $w_1 > 0, w_2 > 0$, 因此在原问题最优解处, 有

$$\begin{cases} x_1 - 6x_3 + x_4 = -2, \\ x_1 + x_2 + 5x_3 - x_4 = -7. \end{cases}$$

由于对偶问题在点 $(3, 7)$ 处第 3、4 个约束是松约束, 因此原问题中 $x_3 = x_4 = 0$. 代入方程组, 得到原问题的最优解为 $x_1 = -2, x_2 = -5, x_3 = x_4 = 0$, 最优值为 -55 .

4. 给定线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & 5x_1 + 21x_3 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 - x_2 + 6x_3 \geq b_1, \\ & x_1 + x_2 + 2x_3 \geq 1, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0, \end{aligned}$$

其中 b_1 是某一个正数, 已知这个问题的一个最优解为 $(x_1, x_2, x_3) = (\frac{1}{2}, 0, \frac{1}{4})$.

(1) 写出对偶问题.

(2) 求对偶问题的最优解.

解 (1) 对偶问题如下:

$$\begin{aligned} \max \quad & b_1 w_1 + w_2 \\ \text{s. t.} \quad & w_1 + w_2 \leq 5, \\ & -w_1 + w_2 \leq 0, \\ & 6w_1 + 2w_2 \leq 21, \\ & w_1, w_2 \geq 0. \end{aligned}$$

(2) 利用互补松弛性质求对偶问题的最优解. 由于原问题在最优解处 $x_1 > 0, x_3 > 0$, 因此

此有

$$\begin{cases} w_1 + w_2 = 5, \\ 6w_1 + 2w_2 = 21. \end{cases}$$

解得对偶问题的最优解: $w_1 = \frac{11}{4}, w_2 = \frac{9}{4}$, 最优值为 $\frac{31}{4}$.

5. 给定原始的线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & cx \\ \text{s. t.} \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0. \end{aligned}$$

假设这个问题与其对偶问题是可行的. 令 $w^{(0)}$ 是对偶问题的一个已知的最优解.

(1) 若用 $\mu \neq 0$ 乘原问题的第 k 个方程, 得到一个新的原问题, 试求其对偶问题的最优解.

(2) 若将原问题第 k 个方程的 μ 倍加到第 r 个方程上, 得到新的原问题, 试求其对偶问题的最优解.

$$\text{解 不妨设 } A \text{ 是 } m \times n \text{ 矩阵, 并记 } A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \\ \vdots \\ A_m \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix},$$

于是原问题可写作

$$\begin{aligned} \min \quad & cx \\ \text{s. t.} \quad & Ax = b, \quad i = 1, 2, \dots, m, \\ & x \geq 0. \end{aligned} \quad (1)$$

其对偶问题可写作

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{i=1}^m b_i w_i \\ \text{s. t.} \quad & \sum_{i=1}^m w_i A_i \leq c. \end{aligned} \quad (2)$$

(1) 用 $\mu \neq 0$ 乘(1)式中第 k 个方程后, 对偶问题为

$$\begin{aligned} \max \quad & b_1 w_1 + b_2 w_2 + \dots + \mu b_k w_k + \dots + b_m w_m \\ \text{s. t.} \quad & w_1 A_1 + \dots + \mu w_k A_k + \dots + w_m A_m \leq c. \end{aligned}$$

显然, $w = (w_1^{(0)}, \dots, \frac{1}{\mu} w_k^{(0)}, \dots, w_m^{(0)})$ 是对偶问题的可行解, 且对偶目标函数值等于原问题的最优值, 因此是对偶问题的最优解.

(2) 变化后的原问题为

$$\begin{aligned} \min \quad & cx \\ \text{s. t.} \quad & A_1 x = b_1, \\ & \vdots \\ & A_k x = b_k, \\ & \vdots \\ & (A_r + \mu A_k) x = b_r + \mu b_k, \\ & \vdots \\ & A_m x = b_m, \\ & x \geq 0. \end{aligned}$$

其最优解是:

$$\max b_1 w_1 + \dots + b_k w_k + \dots + (b_i + \mu b_i) w_i + \dots + b_m w_m$$

$$\text{s. t. } w_1 A_1 + \dots + w_k A_k + \dots + w_i (A_i + \mu A_i) + \dots + w_m A_m \leq c.$$

显然, $w = (w_1^{(0)}, \dots, w_k^{(0)} - \mu w_i^{(0)}, \dots, w_i^{(0)}, \dots, w_m^{(0)})$ 是可行解, 且在此点处对偶问题的目标函数值等于原问题的最优值, 因此是对偶问题的最优解.

6. 考虑线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & cx \\ \text{s. t. } \quad & Ax = b, \\ & x \geq 0, \end{aligned}$$

其中 A 是 m 阶对称矩阵, $c^T = b$. 证明若 $x^{(0)}$ 是上述问题的可行解, 则它也是最优解.

证 对偶问题是

$$\begin{aligned} \max \quad & wb \\ \text{s. t. } \quad & wA \leq c. \end{aligned}$$

显然, $w = x^{(0)^T}$ 是对偶问题的可行解, 且在此点处对偶问题的目标函数值等于原问题在 $x^{(0)}$ 点处的函数值. 因此 $x^{(0)}$ 是最优解.

7. 用对偶单纯形法解下列问题:

$$(1) \min 4x_1 + 6x_2 + 18x_3$$

$$\text{s. t. } x_1 + 3x_3 \geq 3,$$

$$x_2 + 2x_3 \geq 5,$$

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

$$(2) \max -3x_1 - 2x_2 - 4x_3 - 8x_4$$

$$\text{s. t. } -2x_1 + 5x_2 + 3x_3 - 5x_4 \leq 3,$$

$$x_1 + 2x_2 + 5x_3 + 6x_4 \geq 8,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4.$$

$$(3) \max x_1 + x_2$$

$$\text{s. t. } x_1 - x_2 - x_3 = 1,$$

$$-x_1 + x_2 + 2x_3 \geq 1,$$

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

$$(4) \max -4x_1 + 3x_2$$

$$\text{s. t. } 4x_1 + 3x_2 + x_3 - x_4 = 32,$$

$$2x_1 + x_2 - x_3 - x_4 = 14,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4.$$

$$(5) \min 4x_1 + 3x_2 + 5x_3 + x_4 + 2x_5$$

$$\text{s. t. } -x_1 + 2x_2 - 2x_3 + 3x_4 - 3x_5 + x_6 = 1,$$

$$x_1 + x_2 - 3x_3 + 2x_4 - 2x_5 + x_6 = 4,$$

$$-2x_3 + 3x_4 - 3x_5 + x_7 + x_8 = 2,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 8.$$

解 (1) 引进松弛变量 x_4, x_5 , 化成标准形式, 并给定初始对偶可行的基本解:

$$\min 4x_1 + 6x_2 + 18x_3$$

$$\text{s. t. } -x_1 \quad -3x_3 + x_4 = -3,$$

$$-x_2 - 2x_3 \quad + x_5 = -5,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5.$$

用表格形式计算如下:

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|-------|-------|
| -1 | 0 | -3 | 1 | 0 |
| 0 | -1 | -2 | 0 | 1 |
| -4 | -6 | -18 | 0 | 0 |

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|-------|-------|
| -1 | 0 | -3 | 1 | 0 |
| 0 | 1 | 2 | 0 | -1 |
| -4 | 0 | -6 | 0 | -6 |

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|----------------|-------|-------|----------------|-------|
| $\frac{1}{3}$ | 0 | 1 | $-\frac{1}{3}$ | 0 |
| $-\frac{2}{3}$ | 1 | 0 | $\frac{2}{3}$ | -1 |
| -2 | 0 | 0 | -2 | -6 |

最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 3, 1)$, 最优值 $f_{\min} = 36$.

(2) 引进松弛变量 x_5, x_6 , 给定初始对偶可行的基本解. 问题化成

$$\max -3x_1 - 2x_2 - 4x_3 - 8x_4$$

$$\text{s. t. } -2x_1 + 5x_2 + 3x_3 - 5x_4 + x_5 = 3,$$

$$-x_1 - 2x_2 - 5x_3 - 6x_4 + x_6 = -8,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6.$$

用表格形式计算如下:

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| -2 | 5 | 3 | -5 | 1 | 0 |
| -1 | -2 | -5 | -6 | 0 | 1 |
| 3 | 2 | 4 | 8 | 0 | 0 |

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 |
|-----------------|----------------|-------|-----------------|-------|----------------|
| $-\frac{13}{5}$ | $\frac{19}{5}$ | 0 | $-\frac{43}{5}$ | 1 | $\frac{3}{5}$ |
| $-\frac{1}{5}$ | $\frac{2}{5}$ | 1 | $\frac{6}{5}$ | 0 | $-\frac{1}{5}$ |
| $\frac{11}{5}$ | $\frac{2}{5}$ | 0 | $\frac{16}{5}$ | 0 | $\frac{4}{5}$ |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------------------|
| x_1 | 13 | 19 | 0 | 1 | 5 | $-\frac{3}{43}$ |
| | 43 | 43 | | | 43 | 43 |
| x_3 | 7 | 40 | 1 | 0 | 6 | $-\frac{5}{43}$ |
| | 43 | 43 | | | 43 | 43 |
| | 53 | 78 | 0 | 0 | 16 | $\frac{44}{43}$ |
| | 43 | 43 | | | 43 | 43 |
| | | | | | | $-\frac{304}{43}$ |

最优解 $(x_1, x_2, x_3, x_4) = (0, 0, \frac{58}{43}, \frac{9}{43})$, 最优值 $f_{\max} = -\frac{304}{43}$.

(3) 先给定一个基本解, 为此将线性规划化作

$$\begin{aligned} \max \quad & x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 - x_2 - x_3 = 1, \\ & -x_3 + x_4 = -2, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

构造扩充问题:

$$\begin{aligned} \max \quad & x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 - x_2 - x_3 = 1, \\ & -x_3 + x_4 = -2, \\ & x_2 + x_3 + x_5 = M, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

其中 $M > 0$, 很大.

用表格形式求解扩充问题:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_1 | 1 | -1 | -1 | 0 | 0 |
| x_4 | 0 | 0 | -1 | 1 | 0 |
| x_5 | 0 | ① | 1 | 0 | 1 |
| | 0 | -2 | -1 | 0 | 0 |
| | 1 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| x_1 | 1 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| x_4 | 0 | 0 | ① | 1 | 0 |
| x_2 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| | 0 | 0 | 1 | 0 | 2 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|-------|-------|--------|
| x_1 | 1 | 0 | 0 | 0 | 1 |
| x_3 | 0 | 0 | 1 | -1 | 0 |
| x_2 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 |
| | 0 | 0 | 0 | 1 | 2 |
| | | | | | $2M-1$ |

扩充问题的最优解是 $(M+1, M-2, 0, 0)$, 最优值为 $2M-1$. 显然, 原来线性规划无上界.

(4) 先给出一个基本解, 为此将线性规划写作:

$$\begin{aligned} \max \quad & -4x_1 + 3x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 9, \\ & -3x_1 - 2x_2 + x_4 = -23, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

构造扩充问题:

$$\begin{aligned} \max \quad & -4x_1 + 3x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 9, \\ & -3x_1 - 2x_2 + x_4 = -23, \\ & x_1 + x_2 + x_5 = M, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

其中 $M > 0$, 很大.

用表格形式求解过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_3 | 1 | 1 | 1 | 0 | 0 |
| x_4 | -3 | -2 | 0 | 1 | 0 |
| x_5 | 1 | ① | 0 | 0 | 1 |
| | 4 | -3 | 0 | 0 | 0 |
| | 0 | 0 | 1 | 0 | ① |
| x_3 | -1 | 0 | 0 | 1 | 2 |
| x_2 | 1 | 1 | 0 | 0 | 1 |
| | 7 | 0 | 0 | 0 | 3 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------------|-------|-------|-------|-------|
| x_5 | 0 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| x_4 | $\ominus 1$ | 0 | 2 | 1 | 0 |
| x_3 | 1 | 1 | 1 | 0 | 0 |
| | 7 | 0 | 3 | 0 | 0 |
| | | | | | 27 |

| | x_5 | x_1 | x_2 |
|-------|-------|-------|-------|
| x_5 | 0 | 0 | -1 |
| x_1 | 1 | 0 | -2 |
| x_2 | 0 | 1 | 3 |
| | 0 | 0 | 17 |
| | | | 7 |
| | | | 0 |
| | | | -8 |

扩充问题的最优解为 $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (5, 4, 0, 0, M-9)$, 最优值为 -8 .

原来问题的最优解: $(x_1, x_2, x_3, x_4) = (5, 4, 0, 0)$, 最优值 $f_{\max} = -8$.

(5) 先求一个基本解, 将线性规划化成

$$\begin{aligned} \min \quad & 4x_1 + 3x_2 + 5x_3 + x_4 + 2x_5 \\ \text{s. t.} \quad & -2x_1 + x_2 + x_3 + x_4 - x_5 + x_6 = -3, \\ & x_1 + x_2 - 3x_3 + 2x_4 - 2x_5 + x_8 = 4, \\ & -x_1 - x_2 + x_3 + x_4 - x_5 + x_7 = -2, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 8. \end{aligned}$$

用表格形式求解如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | x_8 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------------|-------|-------|-------|
| x_6 | -2 | 1 | 1 | 1 | $\ominus 1$ | 1 | 0 | 0 |
| x_8 | 1 | 1 | -3 | 2 | -2 | 0 | 0 | 1 |
| x_7 | -1 | -1 | 1 | 1 | -1 | 0 | 1 | 0 |
| | -4 | -3 | -5 | -1 | -2 | 0 | 0 | 0 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | x_8 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_5 | 2 | -1 | -1 | -1 | 1 | -1 | 0 | 0 |
| x_6 | 5 | -1 | -5 | 0 | 0 | -2 | 0 | 1 |
| x_7 | 1 | -2 | 0 | 0 | 0 | -1 | 1 | 0 |
| | 0 | -5 | -7 | -3 | 0 | -2 | 0 | 0 |
| | | | | | | | | 6 |

最优解为 $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6, x_7, x_8) = (0, 0, 0, 0, 3, 0, 1, 10)$, 最优解 $f_{\min} = 6$.

8. 用原始-对偶算法解下列问题:

$$(1) \max -x_1 - 3x_2 - 7x_3 - 4x_4 - 6x_5$$

$$\text{s. t.} \quad -5x_1 + 2x_2 + 6x_3 - x_4 + x_5 - x_6 = 6,$$

$$2x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + 2x_5 - x_7 = 3,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 7.$$

$$(2) \min 5x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 7x_4 + 9x_5 + x_6$$

$$\text{s. t.} \quad x_1 + x_2 + x_3 = 15,$$

$$x_4 + x_5 + x_6 = 8,$$

$$x_1 + x_3 + x_5 = 12,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6.$$

解 (1) 对偶问题是

$$\min 6w_1 + 3w_2$$

$$\text{s. t.} \quad -5w_1 + 2w_2 \geq -1,$$

$$2w_1 + w_2 \geq -3,$$

$$6w_1 + w_2 \geq -7,$$

$$-w_1 + w_2 \geq -4,$$

$$w_1 + 2w_2 \geq -6,$$

$$-w_1 \geq 0,$$

$$-w_2 \geq 0.$$

显然, $w^{(0)} = (0, 0)$ 是对偶问题的一个可行解. 在 $w^{(0)}$ 起作用的约束指标集为 $Q = \{6, 7\}$.

一阶段问题为

$$\min y_1 + y_2$$

$$\text{s. t.} \quad -5x_1 + 2x_2 + 6x_3 - x_4 + x_5 - x_6 + y_1 = 6,$$

$$2x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + 2x_5 - x_7 + y_2 = 3,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 7, \\ y_1 \geq 0, \quad y_2 \geq 0.$$

列表如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | \hat{c}_1 | \hat{c}_2 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------------|-------------|
| y_1 | -5 | 2 | 6 | -1 | 1 | -1 | 0 | 1 | 0 |
| y_2 | 2 | 1 | 1 | 1 | 2 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| | -3 | 3 | 7 | 0 | 3 | -1 | -1 | 0 | 0 |
| | 1 | 3 | 7 | 4 | 6 | 0 | 0 | 0 | 0 |

表的最后一行是在 $w^{(0)} = (0, 0)$ 处对偶约束函数值 $w^{(0)} p_j - c_j$ ($j = 1, 2, \dots, 7$) 及对偶目标函数值 0. 表格上端用符号“△”标出限定原始问题包含的变量.

限定原始问题已经达到最优, 最优值 $9 > 0$. 修改对偶问题的可行解, 令

$$\theta = \max \left\{ \frac{-(w^{(0)} p_j - c_j)}{v^{(0)} p_j} \mid v^{(0)} p_j > 0 \right\} = \max \left\{ \frac{-3}{3}, \frac{-7}{7}, \frac{-6}{3} \right\} = -1,$$

把第3行的 θ 倍加到第4行. 然后, 解新的限定原始问题:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | \hat{c}_1 | \hat{c}_2 |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------------|-------------|
| y_1 | -5 | 2 | 6 | -1 | 1 | -1 | 0 | 1 | 0 |
| y_2 | 2 | 1 | 1 | 1 | 2 | 0 | -1 | 0 | 1 |
| | -3 | 3 | 7 | 0 | 3 | -1 | -1 | 0 | 0 |
| | 4 | 0 | 0 | 4 | 3 | 1 | 1 | 1 | -9 |

| | | | | | | | | | |
|-------|----------------|---------------|---|----------------|----------------|----------------|----|----------------|----|
| x_3 | $-\frac{5}{6}$ | $\frac{1}{3}$ | 1 | $-\frac{1}{6}$ | $\frac{1}{6}$ | $-\frac{1}{6}$ | 0 | $\frac{1}{6}$ | 0 |
| y_2 | $\frac{17}{6}$ | $\frac{2}{3}$ | 0 | $\frac{7}{6}$ | $\frac{11}{6}$ | $\frac{1}{6}$ | -1 | $-\frac{1}{6}$ | 1 |
| | $\frac{17}{6}$ | $\frac{2}{3}$ | 0 | $\frac{7}{6}$ | $\frac{11}{6}$ | $\frac{1}{6}$ | -1 | $-\frac{7}{6}$ | 0 |
| | 4 | 0 | 0 | 4 | 3 | 1 | 1 | 1 | -9 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | x_7 | \hat{c}_1 | \hat{c}_2 |
|-------|----------------|-------|-------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|
| x_3 | $-\frac{9}{4}$ | 0 | 1 | $-\frac{3}{4}$ | $-\frac{3}{4}$ | $-\frac{1}{4}$ | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{4}$ | $-\frac{1}{2}$ |
| x_2 | $\frac{17}{4}$ | 1 | 0 | $\frac{7}{4}$ | $\frac{11}{4}$ | $\frac{1}{4}$ | $-\frac{3}{2}$ | $-\frac{1}{4}$ | $\frac{3}{2}$ |
| | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 | -1 |
| | 4 | 0 | 0 | 4 | 3 | 1 | 1 | 1 | -9 |

原问题的最优解和最优值如下:

$$(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6, x_7) = (0, 3, 0, 0, 0, 0, 0), \quad f_{\max} = -9.$$

(2) 对偶问题:

$$\begin{aligned} \max \quad & 15w_1 + 8w_2 + 12w_3 \\ \text{s.t.} \quad & w_1 + w_3 \leq 5, \\ & w_1 \leq 2, \\ & w_1 + w_3 \leq 3, \\ & w_2 \leq 7, \\ & w_2 + w_3 \leq 9, \\ & w_2 \leq 1. \end{aligned}$$

取对偶问题的一个可行解, 令 $(w_1, w_2, w_3) = (1, 1, 1)$, 对偶问题起作用约束指标集 $Q = \{6\}$.

一阶段问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & y_1 + y_2 + y_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + y_1 = 15, \\ & x_4 + x_5 + x_6 + y_2 = 8, \\ & x_1 + x_3 + x_5 + y_3 = 12, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6, \\ & y_1, y_2, y_3 \geq 0. \end{aligned}$$

下面用表格形式求解. 顶上有标识符号“△”的变量属于限定原始问题. 表中最后一行是对偶约束函数值 $w p_j - c_j$ 和对偶目标函数值 $w b$. 求解过程如下:

10. 考虑下列线性规划问题:

$$\begin{aligned} \max \quad & -5x_1 + 5x_2 + 13x_3 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + x_2 + 3x_3 \leq 20, \\ & 12x_1 + 4x_2 + 10x_3 \leq 90, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

先用单纯形方法求出上述问题的最优解,然后对原来问题分别进行下列改变,试用原来

问题的最优表求新问题的最优解:

(1) 目标函数中 x_3 的系数 c_3 由 13 改变为 8.

(2) b_1 由 20 改变为 30.

(3) b_2 由 90 改变为 70.

(4) A 的列 $\begin{bmatrix} -1 \\ 12 \end{bmatrix}$ 改变为 $\begin{bmatrix} 0 \\ 5 \end{bmatrix}$.

(5) 增加约束条件 $2x_1 + 3x_2 + 5x_3 \leq 50$.

解 先引入松弛变量 x_4, x_5 , 化成标准形式:

$$\begin{aligned} \max \quad & -5x_1 + 5x_2 + 13x_3 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + x_2 + 3x_3 + x_4 = 20, \\ & 12x_1 + 4x_2 + 10x_3 + x_5 = 90, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

用单纯形方法求最优解,过程如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|----|
| x_4 | -1 | ① | 3 | 1 | 0 | 20 |
| x_5 | 12 | 4 | 10 | 0 | 1 | 90 |
| | 5 | -5 | -13 | 0 | 0 | 0 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| x_2 | -1 | 1 | 3 | 1 | 0 | 20 |
| x_5 | 16 | 0 | -2 | -4 | 1 | 10 |
| | 0 | 0 | 2 | 5 | 0 | 100 |

最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 20, 0)$, 最优值 $f_{\max} = 100$.

(1) 非基变量 x_3 的目标系数 c_3 由 13 改变为 8 后, 对应 x_3 的判别数

$$z'_3 - c'_3 = (z_3 - c_3) + (c_3 - c'_3) = 2 + (13 - 8) = 7 > 0.$$

最优解不变, 仍为 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 20, 0)$, $f_{\max} = 100$.

(2) b_1 由 20 改变为 30 后, 原来最优单纯形表的右端向量变为

(1) 若右端向量 $b = \begin{bmatrix} 6 \\ 4 \end{bmatrix}$ 改为 $b' = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix}$, 原来的最优基是否还为最优基? 利用原来的最

优表求新问题的最优解.

(2) 若目标函数中 x_1 的系数由 $c_1 = -2$ 改为 c'_1 , 那么 c'_1 在什么范围内时原来的最优解也是新问题的最优解?

解 (1) 先计算改变后的右端列向量

$$\bar{b}' = B^{-1}b' = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{2}{3} \\ \frac{10}{3} \end{bmatrix}, \quad c_B \bar{b}' = (1, -2) \begin{bmatrix} -\frac{2}{3} \\ \frac{10}{3} \end{bmatrix} = -\frac{22}{3}.$$

右端向量 b 改为 b' 后, 原来的最优基已不是可行基, 对应各变量的判别数不变. 下面用对偶单纯形法求最优解:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|-------|----------------|-----------------|
| x_3 | 0 | -1 | 1 | $\frac{1}{3}$ | $-\frac{2}{3}$ |
| x_1 | 1 | 3 | 0 | $\frac{1}{3}$ | $\frac{10}{3}$ |
| | 0 | -6 | 0 | $-\frac{1}{3}$ | $-\frac{22}{3}$ |

| | x_3 | x_1 | | | | |
|-------|-------|-------|----|----|---|----|
| x_5 | 0 | 3 | -3 | -1 | 1 | 2 |
| x_1 | 1 | 1 | 2 | 1 | 0 | 2 |
| | 0 | -1 | -5 | -2 | 0 | -4 |

新问题的最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (2, 0, 0)$, 最优值 $f_{\min} = -4$.

(2) c_1 改为 c'_1 后, 令对应各变量的判别数

$$\begin{cases} z'_1 - c'_1 = 0, \\ z'_2 - c'_2 = -6 + 3(c'_1 + 2) \leq 0, \\ z'_3 - c'_3 = 0 + 0(c'_1 + 2) \leq 0, \\ z'_4 - c'_4 = -\frac{1}{3} + \frac{1}{3}(c'_1 + 2) \leq 0, \\ z'_5 - c'_5 = -\frac{5}{3} + \frac{2}{3}(c'_1 + 2) \leq 0. \end{cases}$$

解得 $c'_1 \leq -1$. 因此, 当 $c'_1 \leq -1$ 时原来的最优解也是新问题的最优解.

$$\bar{b} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 30 \\ 90 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 30 \\ -30 \end{bmatrix}.$$

用对偶单纯形法计算如下:

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|-------------|-------|-----|
| x_2 | -1 | 1 | 3 | 1 | 0 |
| x_3 | 16 | 0 | $\ominus 2$ | -4 | 1 |
| | 0 | 0 | 2 | 5 | 0 |
| | | | | | 150 |

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|-------|-------------|----------------|
| x_2 | 23 | 1 | 0 | $\ominus 5$ | $\frac{3}{2}$ |
| x_3 | -8 | 0 | 1 | 2 | $-\frac{1}{2}$ |
| | 16 | 0 | 0 | 1 | 1 |
| | | | | | 120 |

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-----------------|----------------|-------|-------|-----------------|
| x_4 | $-\frac{23}{5}$ | $-\frac{1}{5}$ | 0 | 1 | $-\frac{3}{10}$ |
| x_3 | $\frac{6}{5}$ | $\frac{2}{5}$ | 1 | 0 | $\frac{1}{10}$ |
| | $\frac{103}{5}$ | $\frac{1}{5}$ | 0 | 0 | $\frac{13}{10}$ |
| | | | | | 117 |

最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 0, 9)$, 最优值 $f_{\max} = 117$.

(3) b_2 由 90 改变为 70 后, 原来最优表的右端向量变为

$$\bar{b} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 20 \\ 70 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 20 \\ -10 \end{bmatrix}.$$

用对偶单纯形法求解如下:

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|-------------|-------|-----|
| x_2 | -1 | 1 | 3 | 1 | 0 |
| x_3 | 16 | 0 | $\ominus 2$ | -4 | 1 |
| | 0 | 0 | 2 | 5 | 0 |
| | | | | | 100 |

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|----------------|
| x_2 | 23 | 1 | 0 | -5 | $\frac{3}{2}$ |
| x_3 | -8 | 0 | 1 | 2 | $-\frac{1}{2}$ |
| | 16 | 0 | 0 | 1 | 1 |
| | | | | | 90 |

最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 5, 5)$, 最优值 $f_{\max} = 90$.

(4) 约束矩阵 A 的列 $\begin{bmatrix} -1 \\ 12 \end{bmatrix}$ 改为 $\begin{bmatrix} 0 \\ 5 \end{bmatrix}$ 后, 对应 x_1 的判别数

$$z_1 - c_1 = c_B B^{-1} p_1 - c_1 = (5, 0) \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 5 \end{bmatrix} - (-5) = 5 > 0.$$

最优解仍为 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 20, 0)$, $f_{\max} = 100$.

(5) 增加约束条件 $2x_1 + 3x_2 + 5x_3 \leq 50$ 后, 原来的最优解不满足这个约束条件, 修改原来的最优表, 将新增加约束的系数置于最后一行:

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| x_2 | -1 | 1 | 3 | 1 | 0 | 0 |
| x_3 | 16 | 0 | -2 | -4 | 1 | 0 |
| x_6 | 2 | 3 | 5 | 0 | 0 | 1 |
| | 0 | 0 | 2 | 5 | 0 | 0 |
| | | | | | | 100 |

将第 1 行的 (-3) 倍加到第 3 行, 把对应 x_2 的列化成单位向量, 然后用对偶单纯形法求解:

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | |
|-------|-------|-------|-------------|-------|-------|-----|
| x_2 | -1 | 1 | 3 | 1 | 0 | 0 |
| x_3 | 16 | 0 | -2 | -4 | 1 | 0 |
| x_6 | 5 | 0 | $\ominus 4$ | -3 | 0 | 1 |
| | 0 | 0 | 2 | 5 | 0 | 0 |
| | | | | | | 100 |

| x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | x_6 | |
|-------|----------------|-------|-------|----------------|-------|----------------|
| x_2 | $\frac{11}{4}$ | 1 | 0 | $-\frac{5}{4}$ | 0 | $\frac{3}{4}$ |
| x_3 | $\frac{27}{2}$ | 0 | 0 | $-\frac{5}{2}$ | 1 | $-\frac{1}{2}$ |
| x_6 | $-\frac{5}{4}$ | 0 | 1 | $\frac{3}{4}$ | 0 | $-\frac{1}{4}$ |
| | $\frac{5}{2}$ | 0 | 0 | $\frac{7}{2}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ |
| | | | | | | 95 |

最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, \frac{25}{2}, \frac{5}{2})$, $f_{\max} = 95$.

11. 考虑下列问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 + x_2 - 2x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 \leq 6, \end{aligned}$$

$$-x_1 + 2x_2 + 3x_3 \leq 9, \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0.$$

(1) 用单纯形方法求出最优解。

(2) 假设费用系数向量 $c = (-1, 1, -2)$ 改为 $(-1, 1, -2) + \lambda(2, 1, 1)$, λ 是实参数, 对 λ 的所有值求出问题的最优解。

解 (1) 将所求问题化为标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 + x_2 - 2x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 6, \\ & -x_1 + 2x_2 + 3x_3 + x_5 = 9, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 5. \end{aligned}$$

用单纯形方法求解:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|----------------|-----------------|-------|----------------|----------------|
| x_4 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 |
| x_5 | -1 | 2 | 3 | 0 | 1 |
| | 1 | -1 | 2 | 0 | 0 |
| x_4 | $\frac{1}{3}$ | 0 | 1 | $-\frac{1}{3}$ | 3 |
| x_3 | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{2}{3}$ | 1 | 0 | $\frac{1}{3}$ |
| | $\frac{5}{3}$ | $-\frac{7}{3}$ | 0 | 0 | $-\frac{2}{3}$ |
| x_1 | 1 | $\frac{1}{4}$ | 0 | $\frac{3}{4}$ | $-\frac{1}{4}$ |
| x_3 | 0 | $\frac{3}{4}$ | 1 | $\frac{1}{4}$ | $\frac{15}{4}$ |
| | 0 | $-\frac{11}{4}$ | 0 | $-\frac{5}{4}$ | $-\frac{1}{4}$ |

$$\text{最优解}(x_1, x_2, x_3) = \left(\frac{9}{4}, 0, \frac{15}{4}\right), f_{\min} = -\frac{39}{4}.$$

(2) 目标系数摄动后, 问题改变为

$$\begin{aligned} \min \quad & (-1 + 2\lambda)x_1 + (1 + \lambda)x_2 + (-2 + \lambda)x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 \leq 6, \\ & -x_1 + 2x_2 + 3x_3 \leq 9, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

判别数行改变为 $(c_B B^{-1} A - c) + (c'_B B^{-1} A - c')\lambda$, 其中 A 是约束矩阵, 按此式修改原来的最优表, 得到表 1:

表 1

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|--------------------------------------|-------|-------------------------------------|-------------------------------------|
| x_1 | 1 | $\frac{1}{4}$ | 0 | $\frac{3}{4}$ | $-\frac{1}{4}$ |
| x_3 | 0 | $\frac{3}{4}$ | 1 | $\frac{1}{4}$ | $\frac{15}{4}$ |
| | 0 | $-\frac{11}{4} + \frac{1}{4}\lambda$ | 0 | $-\frac{5}{4} + \frac{7}{4}\lambda$ | $-\frac{1}{4} - \frac{1}{4}\lambda$ |

$$\begin{cases} -\frac{11}{4} + \frac{1}{4}\lambda \leq 0, \\ -\frac{5}{4} + \frac{7}{4}\lambda \leq 0, \\ -\frac{1}{4} - \frac{1}{4}\lambda \leq 0, \end{cases}$$

解得 $-1 \leq \lambda \leq \frac{5}{7}$. 当 $\lambda \in [-1, \frac{5}{7}]$ 时, 最优解不变. 最优解为 $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (\frac{9}{4}, 0, \frac{15}{4}, 0, 0)$, 最优值 $f^*(\lambda) = -\frac{39}{4} + \frac{33}{4}\lambda$.

当 $\lambda > \frac{5}{7}$ 时, 表 1 不再是最优表, x_4 进基, 得到表 2:

表 2

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|------------------------------------|-------------------------------------|-------|-------|-------------------------------------|
| x_4 | $\frac{4}{3}$ | $\frac{1}{3}$ | 0 | 1 | $-\frac{1}{3}$ |
| x_3 | $-\frac{1}{3}$ | $\frac{2}{3}$ | 1 | 0 | $\frac{1}{3}$ |
| | $\frac{5}{3} - \frac{7}{3}\lambda$ | $-\frac{7}{3} - \frac{1}{3}\lambda$ | 0 | 0 | $-\frac{2}{3} + \frac{1}{3}\lambda$ |

当 $\lambda \in [\frac{5}{7}, 2]$ 时, 最优解 $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (0, 0, 3, 3, 0)$, 最优值 $f^*(\lambda) = -6 + 3\lambda$.

当 $\lambda > 2$ 时, x_5 进基, 得到表 3:

表 3

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|--------------|--------------|-------------|-------|-------|---|
| x_4 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 | 6 |
| x_5 | -1 | 2 | 3 | 0 | 1 | 9 |
| | $1-2\lambda$ | $-1-\lambda$ | $2-\lambda$ | 0 | 0 | 0 |

当 $\lambda \in [2, +\infty)$ 时, 最优解 $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (0, 0, 0, 6, 9)$, 最优值 $f^*(\lambda) = 0$.

当 $\lambda < -1$ 时, 表 1 不再是最优表, x_5 进基, 修改表 1, 得到表 4:

表 4

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|--------------|-------------|---------------|-------|----------------|
| x_1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 | 6 |
| x_5 | 0 | 3 | 4 | 1 | 1 | 15 |
| | 0 | $-2+\lambda$ | $1+\lambda$ | $-1+2\lambda$ | 0 | $-6+12\lambda$ |

令

$$\begin{cases} -2+\lambda \leq 0, \\ 1+\lambda \leq 0, \\ -1+2\lambda \leq 0, \end{cases}$$

当 $\lambda \in (-\infty, -1]$ 时, 最优解 $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (6, 0, 0, 0, 15)$, 最优值 $f^*(\lambda) = -6+12\lambda$.

12. 考虑下列问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 - 3x_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 \leq 6, \\ & -x_1 + 2x_2 \leq 6, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

(1) 用单纯形方法求出最优解.

(2) 将约束右端 $b = \begin{bmatrix} 6 \\ 6 \end{bmatrix}$ 改变为 $\begin{bmatrix} 6 \\ 6 \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$, $\lambda \geq 0$, 求含参数线性规划的最优解.

解 (1) 将所求问题化为标准形式, 用单纯形方法求解:

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 - 3x_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ & -x_1 + 2x_2 + x_4 = 6, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|---|
| x_3 | 1 | 1 | 1 | 0 | 6 |
| x_4 | -1 | (2) | 0 | 1 | 6 |
| | 1 | 3 | 0 | 0 | 0 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|----|
| x_3 | (3/2) | 0 | 1 | -1/2 | 3 |
| x_2 | -1/2 | 1 | 0 | 1/2 | 3 |
| | 5/2 | 0 | 0 | -3/2 | -9 |

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| x_1 | 1 | 0 | 2/3 | -1/3 | 2 |
| x_2 | 0 | 1 | 1/3 | 1/3 | 4 |
| | 0 | 0 | -5/3 | -2/3 | -14 |

最优解 $(x_1, x_2, x_3, x_4) = (2, 4, 0, 0)$, 最优值 $f_{\min} = -14$.

(2) 将含参数线性规划化为标准形式:

$$\begin{aligned} \min \quad & -x_1 - 3x_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 6-\lambda, \\ & -x_1 + 2x_2 + x_4 = 6+\lambda, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

修改问题(1)中的最优表:

$$x_B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = B^{-1}b + \lambda B^{-1}b' = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2-\lambda \\ 4 \end{bmatrix},$$

$f(\lambda) = c_B x_B = -14 + \lambda$. 在现行基下, 参数规划的单纯形表如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|-------|--------|---------------|
| x_1 | 1 | 0 | 2/3 | (-1/3) | $2-\lambda$ |
| x_2 | 0 | 1 | 1/3 | 1/3 | 4 |
| | 0 | 0 | -5/3 | -2/3 | $-14+\lambda$ |

当 $\lambda \in [0, 2]$ 时, 最优解 $(x_1, x_2, x_3, x_4) = (2 - \lambda, 4, 0, 0)$, 最优值 $f^*(\lambda) = -14 + \lambda$.
 当 $\lambda > 2$ 时, $2 - \lambda < 0$, 用对偶单纯形法, 得下表:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 |
|-------|-------|-------|-------|-------|
| x_1 | -3 | 0 | -2 | 1 |
| x_2 | 1 | 1 | 1 | 0 |
| | -2 | 0 | -3 | 0 |

当 $\lambda \in [2, 6]$ 时, 最优解 $(x_1, x_2, x_3, x_4) = (0, 6 - \lambda, 0, -6 + 3\lambda)$, 最优值 $f^*(\lambda) = -18 + 3\lambda$.
 当 $\lambda > 6$ 时, 无可解.

第5章

运输问题求解

1. 设一运输问题具有 3 个产地 $A_1, 3$ 个销地 B_1, A_i 供给 B_j 的货物量为 x_{ij} , 问下列每一组变量可否作为一组基变量?

- (1) $x_{11}, x_{12}, x_{13}, x_{23}, x_{33}$; (2) $x_{12}, x_{13}, x_{22}, x_{23}, x_{31}$;
- (3) $x_{13}, x_{22}, x_{23}, x_{31}, x_{33}$; (4) $x_{12}, x_{13}, x_{21}, x_{31}, x_{32}, x_{33}$;
- (5) $x_{11}, x_{14}, x_{22}, x_{33}$.

解 (1) 可作为一组基变量;

(2) 含闭回路, 不能作为一组基变量;

(3) 可作为一组基变量;

(4) 变量个数大于 5, 必含闭回路, 不能作为一组基变量;

(5) 变量个数小于 5, 不能作为一组基变量.

2. 设有运输问题如下表:

| | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| A_1 | 8 | 7 | 5 | 4 | 8 |
| A_2 | 6 | 3 | 5 | 9 | 6 |
| A_3 | 10 | 9 | 7 | 8 | 7 |
| b_j | 5 | 4 | 6 | 6 | |

- (1) 用西北角法求一基本可行解;
- (2) 用最小元素法求一基本可行解;

(3) 分别计算出在两个基本可行解下的目标函数值。
解 (1) 用西北角法, 计算结果如下表:

| | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
|-------|---------------|--------------|--------------|--------------|---------|
| A_1 | <div>8</div> | <div>7</div> | <div>5</div> | <div>4</div> | 8, 3, 0 |
| A_2 | <div>6</div> | <div>3</div> | <div>5</div> | <div>9</div> | 6, 5, 0 |
| A_3 | <div>10</div> | <div>9</div> | <div>7</div> | <div>8</div> | 7, 6, 0 |
| b_j | 5 0 | 4 1 0 | 6 1 0 | 6 0 | |

基本可行解中, 基变量取值为

$$(x_{11}, x_{12}, x_{22}, x_{23}, x_{33}, x_{34}) = (5, 3, 1, 5, 1, 6),$$

其余变量为非基变量, 取值为 0. 目标函数值

$$f = 8 \times 5 + 7 \times 3 + 3 \times 1 + 5 \times 5 + 7 \times 1 + 8 \times 6 = 144.$$

(2) 用最小元素法, 计算结果如下:

| | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
|-------|---------------|--------------|------------------|--------------|---------|
| A_1 | <div>8</div> | <div>7</div> | <div>5</div> | <div>4</div> | 8, 2, 0 |
| A_2 | <div>6</div> | <div>3</div> | <div>5</div> | <div>9</div> | 6, 2, 0 |
| A_3 | <div>10</div> | <div>9</div> | <div>7</div> | <div>8</div> | 7, 5, 0 |
| b_j | 5 0 | 4 0 | 6 4 2 0 | 6 0 | |

基本可行解中, 基变量取值为

$$(x_{13}, x_{14}, x_{22}, x_{23}, x_{31}, x_{33}) = (2, 0, 4, 2, 5, 2).$$

目标函数值

$$f = 5 \times 2 + 2 \times 4 \times 6 + 3 \times 4 + 5 \times 2 + 10 \times 5 + 7 \times 2 = 120.$$

3. 考虑对应下表的运输问题:

| | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
|-------|--------------|---------------|---------------|--------------|-------|
| A_1 | <div>4</div> | <div>5</div> | <div>6</div> | <div>5</div> | 20 |
| A_2 | <div>7</div> | <div>10</div> | <div>5</div> | <div>6</div> | 20 |
| A_3 | <div>8</div> | <div>9</div> | <div>12</div> | <div>7</div> | 50 |
| b_j | 15 | 25 | 20 | 30 | |

(1) 用西北角法求一初始基本可行解:

(2) 由(1)中求得的基本可行解出发, 用表上作业法求最优解, 使总运输费用最小.

解 (1) 用西北角法求得初始基本可行解如下表所示:

| | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
|-------|--------------|---------------|---------------|--------------|-----------|
| A_1 | <div>4</div> | <div>5</div> | <div>6</div> | <div>5</div> | 20, 5, 0 |
| A_2 | <div>7</div> | <div>10</div> | <div>5</div> | <div>6</div> | 20, 0 |
| A_3 | <div>8</div> | <div>9</div> | <div>12</div> | <div>7</div> | 50, 30, 0 |
| b_j | 15 0 | 25 20 0 | 20 0 | 30 0 | |

(2) 下面用表上作业法求最优解, 求解过程如下:

先计算对偶变量 w_i, v_j 和判别数 $z_{ij} - c_{ij}$, 判别数列于每个方格的左下角:

| w_i | v_j | 4 | 5 | 8 | 3 | a_i |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | |
| 0 | A_1 | 4 | 5 | 6 | 5 | 20 |
| | | 15 | 5 | 2 | -2 | |
| 5 | A_2 | 7 | 10 | 5 | 6 | 20 |
| | | 2 | 20 | 8 | 2 | |
| 4 | A_3 | 8 | 9 | 12 | 7 | 50 |
| | | 0 | 0 | 20 | 30 | |
| | b_j | 15 | 25 | 20 | 30 | |

取进基变量 x_{23} , 构成闭回路 $x_{23}, x_{33}, x_{32}, x_{22}$, 令

$$\begin{cases} x_{23} = \theta \geq 0, \\ x_{33} = 20 - \theta \geq 0, \\ x_{32} = 0 + \theta \geq 0, \\ x_{22} = 20 - \theta \geq 0. \end{cases}$$

求得 θ 的最大取值 $\theta = 20$. 新的基本可行解如下表所示:

| w_i | v_j | 4 | 5 | 8 | 3 | a_i |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | |
| 0 | A_1 | 4 | 5 | 6 | 5 | 20 |
| | | 15 | 5 | 2 | -2 | |
| -3 | A_2 | 7 | 10 | 5 | 6 | 20 |
| | | -6 | -8 | 20 | -6 | |
| 4 | A_3 | 8 | 9 | 12 | 7 | 50 |
| | | 0 | 20 | 0 | 30 | |
| | b_j | 15 | 25 | 20 | 30 | |

取进基变量 x_{13} , 构成闭回路 $x_{13}, x_{33}, x_{32}, x_{12}$, 调整量 $\theta = 0$, 新的基本可行解如下表所示:

| w_i | v_j | 4 | 5 | 6 | 3 | a_i |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | |
| 0 | A_1 | 4 | 5 | 6 | 5 | 20 |
| | | 15 | 5 | 0 | -2 | |
| -1 | A_2 | 7 | 10 | 5 | 6 | 20 |
| | | -4 | -6 | 20 | -4 | |
| 4 | A_3 | 8 | 9 | 12 | 7 | 50 |
| | | 0 | 20 | -2 | 30 | |
| | b_j | 15 | 25 | 20 | 30 | |

已经达到最优解, 最优解为

$$(x_{11}, x_{12}, x_{13}, x_{23}, x_{32}, x_{34}) = (15, 5, 0, 20, 20, 30),$$

其余 $x_{ij} = 0$. 最优值

$$f = 4 \times 15 + 5 \times 5 + 6 \times 0 + 5 \times 20 + 9 \times 20 + 7 \times 30 = 575.$$

4. 设有 3 个产地 4 个销地的运输问题, 产量 a_i , 销量 b_j 及单位运价 c_{ij} 的数值如下表:

| | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| A_1 | 6 | 4 | 3 | 7 | 9 |
| A_2 | 9 | 8 | 10 | 5 | 12 |
| A_3 | 4 | 7 | 6 | 10 | 14 |
| b_j | 8 | 9 | 10 | 11 | |

(1) 转化成产销平衡运输问题;

(2) 用西北角法求一基本可行解, 并由此出发求最优解, 使总运输费用最小;

(3) 用最小元素法求一基本可行解, 进而求出最优解, 使总运输费用最小.

解 (1) $\sum_{i=1}^3 a_i = 35, \sum_{j=1}^4 b_j = 38$, 销量大于产量. 引进虚拟产地 A_4 , 虚拟产量 $a_4 = 38 - 35 = 3$, 虚拟单位运价 $c_{ij} = 0, j = 1, 2, 3, 4$. 然后再用表上作业法求解产销平衡运输问题.

(2) 先用西北角法求出一个基本可行解, 计算结果如下表:

| | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
|-------|--------|-------------|--------------|--------------|----------|
| A_1 | 8 | 1 | | | 9, 1, 0 |
| A_2 | | 8 | 4 | | 12, 4, 0 |
| A_3 | | | 6 | 8 | 14, 8, 0 |
| A_4 | | | | 3 | 3, 0 |
| b_j | 8 0 | 9 8 0 | 10 6 0 | 11 3 0 | |

求得的基本可行解中, 基变量取值

$$(x_{11}, x_{12}, x_{22}, x_{23}, x_{33}, x_{34}, x_{44}) = (8, 1, 8, 4, 6, 8, 3),$$

其余为非基变量, 取值均为 0.

再由求得的基本可行解出发, 求最优解, 求解过程如下.

先计算对偶变量 w_i, v_j 和判别数 $z_{ij} - c_{ij}$, 计算结果列于下表, 其中对应基变量的判别数均为 0, 对应非基变量的判别数置于每个方格的左下角.

| | v_j | 6 | 4 | 6 | 10 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| w_i | | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
| 0 | A_1 | | 6 | 4 | 3 | 7 |
| | | 8 | 1 | 3 | 3 | 9 |
| 4 | A_2 | 1 | | 8 | 10 | 5 |
| | | 9 | 8 | 4 | 9 | 12 |
| 0 | A_3 | 2 | 4 | 7 | 6 | 10 |
| | | 0 | 3 | 6 | 8 | 14 |
| -10 | A_4 | -4 | 0 | 0 | 0 | 3 |
| | | 8 | 9 | 10 | 11 | |
| | b_j | | | | | |

取进基变量 x_{24} , 构成闭回路 $x_{24}, x_{34}, x_{33}, x_{23}$. 令

$$\begin{cases} x_{24} = \theta \geq 0, \\ x_{34} = 8 - \theta \geq 0, \\ x_{33} = 6 + \theta \geq 0, \\ x_{23} = 4 - \theta \geq 0, \end{cases}$$

取 $\theta = 4$, 修改运输表, 给出新的基本可行解, 并计算对偶变量 w_i, v_j 和判别数 $z_{ij} - c_{ij}$, 计算结果置于下表:

| | v_j | 6 | 4 | -3 | 1 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| w_i | | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
| 0 | A_1 | | 6 | 4 | 3 | 7 |
| | | 8 | 1 | | | 9 |
| 4 | A_2 | 1 | | 8 | 10 | 5 |
| | | 9 | 4 | 7 | 6 | 10 |
| 9 | A_3 | 11 | 6 | 0 | 4 | 14 |
| | | 0 | 3 | 0 | 0 | 3 |
| -1 | A_4 | 5 | 0 | -4 | 3 | 0 |
| | | 8 | 9 | 10 | 11 | |
| | b_j | | | | | |

取进基变量 x_{31} , 构成闭回路 $x_{31}, x_{11}, x_{12}, x_{22}, x_{24}, x_{34}$. 令

$$\begin{cases} x_{31} = \theta \geq 0, \\ x_{11} = 8 - \theta \geq 0, \\ x_{12} = 1 + \theta \geq 0, \\ x_{22} = 8 - \theta \geq 0, \\ x_{24} = 4 + \theta \geq 0, \\ x_{34} = 4 - \theta \geq 0, \end{cases}$$

取 $\theta = 4$, 得到新的基本可行解, 计算出相应的对偶变量 w_i, v_j 和判别数 $z_{ij} - c_{ij}$, 计算结果置于下表:

| w_i | v_j | 6 | 4 | 8 | 1 | a_i |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | |
| 0 | A_1 | 6 | 4 | 3 | 7 | 9 |
| | | 4 | 5 | 5 | -6 | |
| 4 | A_2 | 9 | 8 | 10 | 5 | 12 |
| | | 1 | 4 | 2 | 8 | |
| -2 | A_3 | 4 | 7 | 6 | 10 | 14 |
| | | -5 | 10 | -11 | | |
| -1 | A_4 | 0 | 0 | 0 | 0 | 3 |
| | | 5 | 3 | 7 | 3 | |
| | b_j | 8 | 9 | 10 | 11 | |

取进基变量 x_{13} , 构成闭回路 $x_{13}, x_{33}, x_{31}, x_{11}$. 令

$$\begin{cases} x_{13} = \theta \geq 0, \\ x_{33} = 10 - \theta \geq 0, \\ x_{31} = 4 + \theta \geq 0, \\ x_{11} = 4 - \theta \geq 0, \end{cases}$$

取 $\theta=4$, 得到新的基本可行解. 计算相应的 $w_i, v_j, z_{ij} - c_{ij}$, 置于下表:

| w_i | v_j | 1 | 4 | 3 | 1 | a_i |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | |
| 0 | A_1 | 6 | 4 | 3 | 7 | 9 |
| | | -5 | 5 | 4 | -6 | |
| 4 | A_2 | 9 | 8 | 10 | 5 | 12 |
| | | -4 | 4 | -3 | 8 | |
| 3 | A_3 | 4 | 7 | 6 | 10 | 14 |
| | | 8 | 0 | 6 | -6 | |
| -1 | A_4 | 0 | 0 | 0 | 0 | 3 |
| | | 0 | 3 | 2 | 3 | |
| | b_j | 8 | 9 | 10 | 11 | |

取进基变量 x_{42} , 构成闭回路 $x_{42}, x_{22}, x_{24}, x_{44}$. 令

$$\begin{cases} x_{42} = \theta \geq 0, \\ x_{22} = 4 - \theta \geq 0, \\ x_{24} = 8 + \theta \geq 0, \\ x_{44} = 3 - \theta \geq 0, \end{cases}$$

取 $\theta=3$, 得到新的基本可行解及相应的 $w_i, v_j, z_{ij} - c_{ij}$ 置于下表:

| w_i | v_j | 1 | 4 | 3 | 1 | a_i |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | |
| 0 | A_1 | 6 | 4 | 3 | 7 | 9 |
| | | -5 | 5 | 4 | -6 | |
| 4 | A_2 | 9 | 8 | 10 | 5 | 12 |
| | | -4 | 1 | -3 | 11 | |
| 3 | A_3 | 4 | 7 | 6 | 10 | 14 |
| | | 8 | 0 | 6 | -6 | |
| -4 | A_4 | 0 | 0 | 0 | 0 | 3 |
| | | -3 | 3 | -1 | -3 | |
| | b_j | 8 | 9 | 10 | 11 | |

判别数均非正, 已经达到最优解. 最优解中基变量取值

$$(x_{12}, x_{13}, x_{22}, x_{24}, x_{31}, x_{33}) = (5, 4, 1, 11, 8, 6),$$

其余非虚拟变量 $x_{ij}=0$. 最优值

$$f = 4 \times 5 + 3 \times 4 + 8 \times 1 + 5 \times 11 + 4 \times 8 + 6 \times 6 = 163.$$

用户 B_2 的需求量没有得到满足, 缺量为 3.

(3) 先用最小元素法求一个基本可行解, 计算结果如下表:

| | B_1 | B_2 | B_3 | B_4 | a_i |
|-------|--------|------------------|--------------|---------|-------------|
| A_1 | 6 / | 4 / | 3 9 | 7 / | 9, 0 |
| A_2 | 9 / | 8 1 | 10 / | 5 11 | 12, 1, 0 |
| A_3 | 4 8 | 7 5 | 6 1 | 10 / | 14, 6, 5, 0 |
| A_4 | 0 / | 0 3 | 0 / | 0 / | 3, 0 |
| b_j | 8 0 | 9 4 3 0 | 10 1 0 | 11 0 | |

用最小元素法求得一个基本可行解, 其中基变量的取值是

$$(x_{13}, x_{22}, x_{24}, x_{31}, x_{32}, x_{33}, x_{42}) = (9, 1, 11, 8, 5, 1, 3),$$

其余为非基变量, 取值均为零, 目标函数值为

$$f = 3 \times 9 + 8 \times 1 + 5 \times 11 + 4 \times 8 + 7 \times 5 + 6 \times 1 + 0 \times 3 = 163.$$

由于目标函数已经达到最优值, 因此上述基本可行解已经是最优解.

第7章

最优性条件题解

1. 给定函数

$$f(x) = \frac{x_1 + x_2}{3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2},$$

求 $f(x)$ 的极小点.

解 令

$$\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x_1} = \frac{3 - x_1^2 - 2x_1 x_2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^2} = 0, \\ \frac{\partial f}{\partial x_2} = \frac{3 - x_2^2 - 2x_1 x_2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^2} = 0, \end{cases}$$

$$x^{(1)} = (1, 1), \quad x^{(2)} = (-1, -1).$$

得到驻点.

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = \frac{-18x_1 - 12x_2 + 2x_1^3 - 2x_1^2 + 6x_1^2 x_2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^3},$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = \frac{-12x_1 - 18x_2 - 2x_1^3 + 2x_1^2 + 6x_1 x_2^2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^3},$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = \frac{-12x_1 - 12x_2 + 6x_1^2 x_2 + 6x_1 x_2^2}{(3 + x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2)^3},$$

$$\nabla^2 f(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} -\frac{1}{9} & -\frac{1}{18} \\ -\frac{1}{18} & -\frac{1}{9} \end{bmatrix}, \quad \nabla^2 f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} \frac{1}{9} & \frac{1}{18} \\ \frac{1}{18} & \frac{1}{9} \end{bmatrix}.$$

由于 $\nabla^2 f(x^{(1)})$ 为负定矩阵, $\nabla^2 f(x^{(2)})$ 为正定矩阵, 因此 $f(x)$ 的极小点是 $x^{(1)} = (-1, -1)$.

2. 考虑非线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & (x_1 - 3)^2 + (x_2 - 2)^2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1^2 + x_2^2 \leq 5, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} x_1 + 2x_2 &= 4, \\ x_1, x_2 &\geq 0. \end{aligned}$$

检验 $\bar{x} = (2, 1)^T$ 是否为 K-T 点.

解 非线性规划写作

$$\begin{aligned} \min \quad & (x_1 - 3)^2 + (x_2 - 2)^2 \\ \text{s. t.} \quad & -x_1^2 - x_2^2 + 5 \geq 0, \\ & x_1 + 2x_2 - 4 = 0, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

在点 \bar{x} , 目标函数的梯度为 $\begin{bmatrix} -2 \\ -2 \end{bmatrix}$, 前两个约束是起作用约束, 梯度分别是 $\begin{bmatrix} -4 \\ -2 \end{bmatrix}$ 和 $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$. K-T

条件如下:

$$\begin{bmatrix} -2 \\ -2 \end{bmatrix} - w \begin{bmatrix} -4 \\ -2 \end{bmatrix} - v \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \text{即} \begin{cases} 4w - v - 2 = 0, \\ 2w - 2v - 2 = 0, \end{cases}$$

解得 $w = \frac{1}{3}, v = -\frac{2}{3}, w \geq 0$, 因此 $\bar{x} = (2, 1)^T$ 是 K-T 点.

3. 考虑下列非线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & 4x_1 - 3x_2 \\ \text{s. t.} \quad & 4 - x_1 - x_2 \geq 0, \\ & x_2 + 7 \geq 0, \\ & -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1 \geq 0. \end{aligned}$$

求满足 K-T 必要条件的点.

解 目标函数 $f(x) = 4x_1 - 3x_2$, 约束函数 $g_1(x) = 4 - x_1 - x_2, g_2(x) = x_2 + 7$ 和 $g_3(x) = -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1$ 的梯度分别是

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 4 \\ -3 \end{bmatrix}, \quad \nabla g_1(x) = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \nabla g_2(x) = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \nabla g_3(x) = \begin{bmatrix} -2(x_1 - 3) \\ 1 \end{bmatrix}.$$

最优解的一阶必要条件如下:

$$\begin{cases} \nabla f(x) - \sum_{i=1}^3 w_i \nabla g_i(x) = 0, \\ w_i g_i(x) = 0, \quad i = 1, 2, 3, \\ w_1, w_2, w_3 \geq 0, \\ g_i(x) \geq 0, \quad i = 1, 2, 3, \end{cases}$$

即

$$\begin{cases} w_1 + 2w_3(x_1 - 3) + 4 = 0, \\ w_1 - w_2 - w_3 - 3 = 0, \\ w_1(4 - x_1 - x_2) = 0, \\ w_2(x_2 + 7) = 0, \\ w_3[-(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1] = 0, \\ w_1, w_2, w_3 \geq 0, \\ 4 - x_1 - x_2 \geq 0, \\ x_2 + 7 \geq 0, \\ -(x_1 - 3)^2 + x_2 + 1 \geq 0. \end{cases}$$

求解上述 K-T 条件, 得到非线性规划的 K-T 点 $x_1 = 1, x_2 = 3$, 相应的乘子 $(w_1, w_2, w_3) = (\frac{16}{3}, 0, \frac{7}{3})$.

4. 给定非线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & (x_1 - \frac{9}{4})^2 + (x_2 - 2)^2 \\ \text{s. t.} \quad & -x_1^2 + x_2 \geq 0, \\ & x_1 + x_2 \leq 6, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

判别下列各点是否为最优解:

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ \frac{9}{4} \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{9}{4} \\ 2 \end{bmatrix}, \quad x^{(3)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

解 将非线性规划写作

$$\begin{aligned} \min \quad & (x_1 - \frac{9}{4})^2 + (x_2 - 2)^2 \\ \text{s. t.} \quad & -x_1^2 + x_2 \geq 0, \\ & -x_1 - x_2 + 6 \geq 0, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

由于给定的非线性规划是凸规划, 因此只需检验上述各点是否为 K-T 点.

检验点 $x^{(1)}$: $x^{(1)}$ 是可行点, 只有第 1 个约束是起作用约束, K-T 条件如下:

$$\begin{cases} 2(x_1 - \frac{9}{4}) + 2w_1 x_1 = 0, \\ 2(x_2 - 2) - w_1 = 0, \\ w_1 \geq 0. \end{cases}$$

经检验, $x^{(1)}$ 是最优解, 最优值等于 $\frac{5}{8}$, K-T 乘子 $w_1 = \frac{1}{2}$.

检验点 $x^{(2)}$: $x^{(2)}$ 不是可行解.

检验点 $x^{(3)}$: $x^{(3)}$ 是可行解, 起作用约束只有 $x_1 \geq 0$, K-T 条件如下:

$$\begin{cases} 2\left(x_1 - \frac{9}{4}\right) - w_3 = 0, \\ 2(x_2 - 2) = 0, \\ w_3 \geq 0. \end{cases} \quad \begin{matrix} (1) \\ (2) \\ (3) \end{matrix}$$

由方程(1)得 $w_3 = -\frac{9}{2}$, 不满足方程(3), 因此 $x^{(3)}$ 不是 K-T 点.

5. 用 K-T 条件求解下列问题

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1^2 - x_2 - 3x_3 \\ \text{s. t.} \quad & -x_1 - x_2 - x_3 \geq 0, \\ & x_1^2 + 2x_2 - x_3 = 0. \end{aligned}$$

解 记作 $f(x) = x_1^2 - x_2 - 3x_3$, $g_1(x) = -x_1 - x_2 - x_3$, $h(x) = x_1^2 + 2x_2 - x_3$. 目标函数和约束函数的梯度分别为

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 \\ -1 \\ -3 \end{bmatrix}, \quad \nabla g_1(x) = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \nabla h(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

最优解的一阶必要条件如下:

$$\begin{cases} 2x_1 + w - 2w_1 = 0, \\ -1 + w - 2v = 0, \\ -3 + w + v = 0, \\ w(-x_1 - x_2 - x_3) = 0, \\ w \geq 0, \\ -x_1 - x_2 - x_3 \geq 0, \\ x_1^2 + 2x_2 - x_3 = 0. \end{cases}$$

解得 K-T 点 $\bar{x} = \left(-\frac{7}{2}, -\frac{35}{12}, \frac{77}{12}\right)$, $w = \frac{7}{3}$, $v = \frac{2}{3}$, Lagrange 函数为

$$L(x, w, v) = x_1^2 - x_2 - 3x_3 - w(-x_1 - x_2 - x_3) - v(x_1^2 + 2x_2 - x_3),$$

Hesse 矩阵为

$$\nabla_x^2 L(x, w, v) = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & 0 & 0 \\ 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

在点 \bar{x} , 两个约束均是起作用约束, 梯度

$$\nabla g(\bar{x}) = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \nabla h(\bar{x}) = \begin{bmatrix} -7 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

解方程组

$$\begin{cases} \nabla g(\bar{x})^T d = 0, \\ \nabla h(\bar{x})^T d = 0, \end{cases} \quad \text{即} \quad \begin{cases} -d_1 - d_2 - d_3 = 0, \\ -7d_1 + 2d_2 - d_3 = 0. \end{cases}$$

得解 $d = (d_1, 2d_1, -3d_1)^T$. 由于 $d^T \nabla_x^2 L(\bar{x}, w, v)d = \frac{2}{3}d_1^2 > 0$, 因此最优解 $\bar{x} = \left(-\frac{7}{2}, -\frac{35}{12}, \frac{77}{12}\right)$.

最优值 $f(\bar{x}) = -\frac{49}{12}$.

6. 求解下列问题

$$\begin{aligned} \max \quad & 14x_1 - x_1^2 + 6x_2 - x_2^2 + 7 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 \leq 2, \\ & x_1 + 2x_2 \leq 3. \end{aligned}$$

解 将非线性规划写作

$$\begin{aligned} \min \quad & -14x_1 + x_1^2 - 6x_2 + x_2^2 - 7 \\ \text{s. t.} \quad & -x_1 - x_2 + 2 \geq 0, \\ & -x_1 - 2x_2 + 3 \geq 0. \end{aligned}$$

目标函数和约束函数的梯度分别为

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 14 \\ 2x_2 - 6 \end{bmatrix}, \quad \nabla g_1(x) = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad \text{和} \quad \nabla g_2(x) = \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

最优解的一阶必要条件为

$$\begin{cases} 2x_1 - 14 + w_1 + w_2 = 0, \\ 2x_2 - 6 + w_1 + 2w_2 = 0, \\ w_1(-x_1 - x_2 + 2) = 0, \\ w_2(-x_1 - 2x_2 + 3) = 0, \\ w_1, w_2 \geq 0, \\ -x_1 - x_2 + 2 \geq 0, \\ -x_1 - 2x_2 + 3 \geq 0. \end{cases}$$

解得 K-T 点 $\bar{x} = \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix}$, 乘子 $w_1 = 8$, $w_2 = 0$. 由于是凸规划, 因此 $\bar{x} = \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix}$ 是最优解, 最优值 $f_{\max} = 33$.

7. 求原点 $\mathbf{x}^{(0)} = (0, 0)^T$ 到凸集

$$S = \{x \mid x_1 + x_2 \geq 4, 2x_1 + x_2 \geq 5\}$$

的最小距离.

解 求最小距离可表达成下列凸规划:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1^2 + x_2^2 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 - 4 \geq 0, \\ & 2x_1 + x_2 - 5 \geq 0. \end{aligned}$$

K-T 条件如下:

$$\begin{cases} 2x_1 - w_1 - 2w_2 = 0, \\ 2x_2 - w_1 - w_2 = 0, \\ w_1(x_1 + x_2 - 4) = 0, \\ w_2(2x_1 + x_2 - 5) = 0, \\ w_1, w_2 \geq 0, \\ x_1 + x_2 - 4 \geq 0, \\ 2x_1 + x_2 - 5 \geq 0. \end{cases}$$

解得 K-T 点 $\bar{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}$, 最小距离 $d = 2\sqrt{2}$.

8. 考虑下列非线性规划问题

$$\begin{aligned} \min \quad & x_2 \\ \text{s. t.} \quad & -x_1^2 - (x_2 - 4)^2 + 16 \geq 0, \\ & (x_1 - 2)^2 + (x_2 - 3)^2 - 13 = 0. \end{aligned}$$

判别下列各点是否为局部最优解:

$$\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{16}{5} \\ 32 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}^{(3)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 + \sqrt{13} \end{bmatrix}.$$

解 目标函数 $f(\mathbf{x}) = x_2$ 及约束函数 $g(\mathbf{x}) = -x_1^2 - (x_2 - 4)^2 + 16, h(\mathbf{x}) = (x_1 - 2)^2 + (x_2 - 3)^2 - 13$ 的梯度分别为

$$\nabla f(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \nabla g(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} -2x_1 \\ -2(x_2 - 4) \end{bmatrix}, \quad \nabla h(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 2(x_1 - 2) \\ 2(x_2 - 3) \end{bmatrix}.$$

Lagrange 函数 $L(\mathbf{x}, w, v) = x_2 - w[-x_1^2 - (x_2 - 4)^2 + 16] - v[(x_1 - 2)^2 + (x_2 - 3)^2 - 13]$,

$$\nabla_x^2 L(\mathbf{x}, w, v) = \begin{bmatrix} 2(w-v) & 0 \\ 0 & 2(w-v) \end{bmatrix}.$$

检验 $\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$: 两个约束均为起作用约束.

$$\nabla f(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \nabla g(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 8 \end{bmatrix}, \quad \nabla h(\mathbf{x}^{(1)}) = \begin{bmatrix} -4 \\ -6 \end{bmatrix},$$

K-T 条件为

$$\begin{cases} 4v = 0, \\ 1 - 8w + 6v = 0, \\ w \geq 0, \end{cases}$$

解得 $w = \frac{1}{8}, v = 0$. 在 $\mathbf{x}^{(1)}$ 满足一阶必要条件.

解方程组

$$\begin{cases} \nabla g(\mathbf{x}^{(1)})^T \mathbf{d} = 0, \\ \nabla h(\mathbf{x}^{(1)})^T \mathbf{d} = 0, \end{cases} \quad \text{其中 } \mathbf{d} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix}, \quad \text{即 } \begin{cases} 8d_2 = 0, \\ -4d_1 - 6d_2 = 0, \end{cases}$$

得到 $\mathbf{d} = \mathbf{0}$. 方向集 $G = \{\mathbf{d} \mid \mathbf{d} \neq \mathbf{0}, \nabla g(\mathbf{x}^{(1)})^T \mathbf{d} = 0, \nabla h(\mathbf{x}^{(1)})^T \mathbf{d} = 0\} = \emptyset$, 因此 $\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ 是局部最优解.

检验 $\mathbf{x}^{(2)} = (\frac{16}{5}, \frac{32}{5})^T$: 两个约束均是起作用约束.

$$\nabla f(\mathbf{x}^{(2)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \nabla g(\mathbf{x}^{(2)}) = \begin{bmatrix} -\frac{32}{5} \\ 24 \end{bmatrix}, \quad \nabla h(\mathbf{x}^{(2)}) = \begin{bmatrix} \frac{12}{5} \\ \frac{34}{5} \end{bmatrix},$$

K-T 条件为

$$\begin{cases} \frac{32}{5}w - \frac{12}{5}v = 0, \\ 1 + \frac{24}{5}w - \frac{34}{5}v = 0, \\ w \geq 0, \end{cases}$$

解得 $w = \frac{3}{40}, v = \frac{1}{5}$, $\mathbf{x}^{(2)}$ 是 K-T 点.

求方向集 G , 为此解下列方程组:

$$\begin{cases} \nabla g(\mathbf{x}^{(2)})^T \mathbf{d} = 0, \\ \nabla h(\mathbf{x}^{(2)})^T \mathbf{d} = 0, \end{cases} \quad \text{即 } \begin{cases} -\frac{32}{5}d_1 - \frac{24}{5}d_2 = 0, \\ \frac{12}{5}d_1 + \frac{34}{5}d_2 = 0, \end{cases}$$

得到 $\mathbf{d} = \mathbf{0}, G = \{\mathbf{d} \mid \mathbf{d} \neq \mathbf{0}, \nabla g(\mathbf{x}^{(2)})^T \mathbf{d} = 0, \nabla h(\mathbf{x}^{(2)})^T \mathbf{d} = 0\} = \emptyset$, 因此 $\mathbf{x}^{(2)} = (\frac{16}{5}, \frac{32}{5})^T$ 是最

优解.

检验 $x^{(3)} = (2, 3 + \sqrt{13})^T$: $x^{(3)}$ 是可行点, 等式约束是起作用约束, $\nabla h(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 2\sqrt{13} \end{bmatrix}$, K-T 条件为

$$1 - 2\sqrt{13}v = 0, \quad v = \frac{\sqrt{13}}{26}.$$

求方向集 G :

$$G = \{d \mid d \neq 0, \nabla h(x^{(3)})^T d = 0\} = \{d \mid d = \begin{bmatrix} d_1 \\ 0 \end{bmatrix}, d_1 \neq 0\}.$$

在点 $x^{(3)}$, $g(x) \geq 0$ 是不起作用约束, 因此乘子 $w=0$, Lagrange 函数的 Hesse 矩阵为

$$\nabla_x^2 L(x^{(3)}, w, v) = \begin{bmatrix} -2v & 0 \\ 0 & -2v \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{13}} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{\sqrt{13}} \end{bmatrix}.$$

$$d^T \nabla_x^2 L(x^{(3)}, 0, \frac{1}{\sqrt{13}}) d = (d_1, 0) \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{13}} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{\sqrt{13}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} d_1 \\ 0 \end{bmatrix} = -\frac{1}{\sqrt{13}} d_1^2 < 0.$$

因此 $x^{(3)} = (2, 3 + \sqrt{13})^T$ 不满足二阶必要条件, 不是最优解.

9. 考虑下列非线性规划问题

$$\min \quad \frac{1}{2} [(x_1 - 1)^2 + x_2^2] \\ \text{s. t.} \quad -x_1 + \beta x_2^2 = 0.$$

讨论 β 取何值时 $\bar{x} = (0, 0)^T$ 是局部最优解?

解 记 $f(x) = \frac{1}{2} [(x_1 - 1)^2 + x_2^2]$, $h(x) = -x_1 + \beta x_2^2$, 则

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} x_1 - 1 \\ x_2 \end{bmatrix}, \quad \nabla h(x) = \begin{bmatrix} -1 \\ 2\beta x_2 \end{bmatrix},$$

$$L(x, v) = \frac{1}{2} [(x_1 - 1)^2 + x_2^2] - v(-x_1 + \beta x_2^2),$$

$$\nabla_x^2 L(x, v) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 - 2\beta v \end{bmatrix}.$$

K-T 条件为

$$\begin{cases} x_1 - 1 + v = 0, \\ x_2 - 2\beta v x_2 = 0. \end{cases}$$

代入 $\bar{x} = (0, 0)^T$, 得到 $v=1$. 在点 $\bar{x} = (0, 0)^T$ 处

$$\nabla_x^2 L(\bar{x}, v) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 - 2\beta \end{bmatrix}, \quad \nabla h(\bar{x}) = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

方向集 $\bar{G} = \{d \mid \nabla h(\bar{x})^T d = 0\} = \{(0, d_2)^T \mid d_2 \in \mathbb{R}\}$. 令

$$(0, d_2) \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 - 2\beta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ d_2 \end{bmatrix} = (1 - 2\beta) d_2^2 > 0,$$

得到 $\beta < \frac{1}{2}$. 当 $\beta < \frac{1}{2}$ 时, \bar{x} 是最优解. 当 $\beta = \frac{1}{2}$ 时, 将约束问题化为无约束问题, 即

$$\min \quad \frac{1}{2} (x_1^2 + 1).$$

显然, 极小点是 $x_1=0$, 因此 $\bar{x} = (0, 0)^T$ 是极小点. 综上, 当 $\beta \leq \frac{1}{2}$ 时 $\bar{x} = (0, 0)^T$ 是局部最优解.

10. 给定非线性规划问题

$$\min \quad c^T x \\ \text{s. t.} \quad Ax = 0, \\ x^T x \leq \gamma^2,$$

其中 A 为 $m \times n$ 矩阵 ($m < n$), A 的秩为 m , $c \in \mathbb{R}^n$ 且 $c \neq 0$, γ 是一个正数. 试求问题的最优解及目标函数最优值.

解 由于目标函数是线性函数, 可行域是闭凸集, 必存在最优解, 且最优值 f_{\min} 可在边界上达到, 因此可通过求解下列非线性规划求得最优解.

$$\min \quad c^T x \\ \text{s. t.} \quad Ax = 0, \\ -x^T x + \gamma^2 = 0.$$

K-T 条件如下:

$$\begin{cases} c - A^T v + 2v_{m+1} x = 0, \\ Ax = 0, \\ -x^T x + \gamma^2 = 0. \end{cases}$$

其中 $v = (v_1, v_2, \dots, v_m)^T$ 和 v_{m+1} 是 K-T 乘子. 由于 A 行满秩, 因此 AA^T 可逆. 解上述非线性方程组, 结果如下:

$$\text{乘子:} \quad v = (AA^T)^{-1} Ac, \quad v_{m+1} = -\frac{f_{\min}}{2\gamma^2};$$

$$\text{最优值:} \quad f_{\min} = -\gamma \sqrt{c^T (c - A^T v)};$$

$$\text{最优解:} \quad x = \frac{\gamma}{f_{\min}} (c - A^T v) \quad (f_{\min} \neq 0).$$

当 $c = A^T v$ 时, 最优解不惟一, 最优值 $f_{\min} = 0$.

11. 给定非线性规划问题

$$\begin{aligned} \max \quad & b^T x, \quad x \in \mathbb{R}^n \\ \text{s.t.} \quad & x^T x \leq 1, \end{aligned}$$

其中 $b \neq 0$. 证明向量 $\bar{x} = b / \|b\|$ 满足最优性的充分条件.

证明 将非线性规划写作:

$$\begin{aligned} \min \quad & -b^T x, \quad x \in \mathbb{R}^n \\ \text{s.t.} \quad & 1 - x^T x \geq 0. \end{aligned}$$

K-T 条件如下:

$$\begin{cases} -b + wx = 0, \\ w(1 - x^T x) = 0, \\ w \geq 0. \end{cases}$$

解得 K-T 点 $x = \frac{b}{\|b\|}$. 由于上述非线性规划是凸规划, 因此 K-T 条件是最优解的充分条件.

12. 给定原问题

$$\begin{aligned} \min \quad & (x_1 - 3)^2 + (x_2 - 5)^2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1^2 + x_2 \geq 0, \\ & x_1 \geq 1, \\ & x_1 + 2x_2 \leq 10, \\ & x_1, x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

写出上述原问题的对偶问题. 将原问题中第 3 个约束条件和变量的非负限制记作

$$x \in D = \{x \mid x_1 + 2x_2 \leq 10, \quad x_1, x_2 \geq 0\}.$$

解 Lagrange 对偶函数

$$\theta(w_1, w_2) = \inf\{(x_1 - 3)^2 + (x_2 - 5)^2 - w_1(-x_1^2 + x_2) - w_2(x_1 - 1) \mid x \in D\}.$$

对偶问题为

$$\begin{aligned} \max \quad & \theta(w_1, w_2) \\ \text{s.t.} \quad & w_1, w_2 \geq 0. \end{aligned}$$

13. 考虑下列原问题

$$\begin{aligned} \min \quad & (x_1 - 1)^2 + (x_2 + 1)^2 \\ \text{s.t.} \quad & -x_1 + x_2 - 1 \geq 0. \end{aligned}$$

(1) 分别用图解法和最优性条件求解原问题.

(2) 写出对偶问题.

(3) 求解对偶问题.

(4) 用对偶理论说明对偶规划的最优值是否等于原问题的最优值.

(5) 用有关定理说明原问题的 K-T 乘子与对偶问题的最优解之间的关系.

解 (1) 记 $f(x) = (x_1 - 1)^2 + (x_2 + 1)^2$, $g(x) = -x_1 + x_2 - 1$, 则

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2(x_1 - 1) \\ 2(x_2 + 1) \end{bmatrix}, \quad \nabla g(x) = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

最优性条件如下:

$$\begin{cases} 2(x_1 - 1) + w = 0, \\ 2(x_2 + 1) - w = 0, \\ w(-x_1 + x_2 - 1) = 0, \\ w \geq 0, \\ -x_1 + x_2 - 1 \geq 0. \end{cases}$$

解得最优解 $x_1 = -\frac{1}{2}$, $x_2 = \frac{1}{2}$, $w = 3$, 最优值 $f_{\min} = \frac{9}{2}$.

(2) Lagrange 函数

$$L(w) = (x_1 - 1)^2 + (x_2 + 1)^2 - w(-x_1 + x_2 - 1),$$

对偶问题的目标函数为

$$\begin{aligned} \theta(w) &= \inf\{(x_1 - 1)^2 + (x_2 + 1)^2 - w(-x_1 + x_2 - 1) \mid x \in \mathbb{R}^2\}, \\ &= \inf\{x_1^2 - 2x_1 + wx_1\} + \inf\{x_2^2 + 2x_2 - wx_2\} + w + 2. \end{aligned}$$

当 $w \geq 0$ 时, $\inf\{x_1^2 - 2x_1 + wx_1\} = -\frac{1}{4}(w^2 - 4w + 4)$, $\inf\{x_2^2 + 2x_2 - wx_2\} = -\frac{1}{4}(w^2 - 4w + 4)$, 对偶问题的目标函数 $\theta(w) = -\frac{1}{2}w^2 + 3w$. 对偶问题如下:

对偶问题的最优性条件为

$$\begin{aligned} \max \quad & -\frac{1}{2}w^2 + 3w \\ \text{s.t.} \quad & w \geq 0. \end{aligned}$$

(3) 对偶问题的最优性条件为

$$\begin{cases} -w + 3 + w_1 = 0, \\ w_1 w = 0, \\ w_1 \geq 0, \\ w \geq 0. \end{cases}$$

对偶问题的最优解 $w = 3$, 乘子 $w_1 = 0$, 最优值 $\theta_{\max} = \frac{9}{2}$.

(4) 由于原问题是凸规划, 因此对偶问题与原问题的最优值相等.

(5) 对于凸规划, 在适当的约束规格下, 原问题的 K-T 乘子是对偶问题的最优解.

算法题解

1. 定义算法映射如下:

$$A(x) = \begin{cases} \left[\frac{3}{2} + \frac{1}{4}x, 1 + \frac{1}{2}x \right], & x \geq 2, \\ \frac{1}{2}(x+1), & x < 2. \end{cases}$$

证明 A 在 $x=2$ 处不是闭的.

证明 问题的证明只需举一反例.

令 $x^{(k)} = 2 - \frac{1}{k}$, 令正整数 $k \rightarrow +\infty$, 则 $\bar{x} = \lim_{k \rightarrow +\infty} x^{(k)} = 2, A(\bar{x}) = 2$, 相应地, 算法产生序列 $\{y^{(k)}\}$, 其中

$$y^{(k)} = \frac{1}{2} \left[\left(2 - \frac{1}{k} \right) + 1 \right] = \frac{3}{2} - \frac{1}{2k}, \quad \text{则 } \bar{y} = \lim_{k \rightarrow +\infty} y^{(k)} = \frac{3}{2} \notin A(\bar{x}).$$

因此 $A(x)$ 在 $x=2$ 处不是闭的.

2. 在集合 $X=[0, 1]$ 上定义算法映射

$$A(x) = \begin{cases} [0, x), & 0 < x \leq 1, \\ 0, & x = 0. \end{cases}$$

讨论在以下各点处 A 是否为闭的:

$$x^{(1)} = 0, \quad x^{(2)} = \frac{1}{2}.$$

答案 算法映射 A 在 $x^{(1)}=0$ 处是闭的, 在 $x^{(2)}=\frac{1}{2}$ 处不是闭的.

3. 求以下各序列的收敛级:

$$(1) \gamma_k = \frac{1}{k};$$

$$(2) \gamma_k = \left(\frac{1}{k} \right)^k.$$

答案 序列 $\left\{ \frac{1}{k} \right\}$ 为 1 级收敛; 序列 $\left\{ \left(\frac{1}{k} \right)^k \right\}$ 为超线性收敛.

—维搜索题解

1. 分别用 0.618 法和 Fibonacci 法求解下列问题:

$$\min e^{-x} + x^2.$$

要求最终区间长度 $L \leq 0.2$, 取初始区间为 $[0, 1]$.

解 (1) 用 0.618 法求解.

第 1 次迭代: 初始区间记作 $[a_1, b_1] = [0, 1]$, 目标函数记作 $f(x) = e^{-x} + x^2$. 计算试探

点 λ_1, μ_1 及在试探点处目标函数值:

$$\lambda_1 = a_1 + 0.382(b_1 - a_1) = 0.382, \quad f(\lambda_1) = e^{-0.382} + 0.382^2 = 0.828,$$

$$\mu_1 = a_1 + 0.618(b_1 - a_1) = 0.618, \quad f(\mu_1) = e^{-0.618} + 0.618^2 = 0.921.$$

$f(\lambda_1) < f(\mu_1)$, 因此令 $a_2 = a_1 = 0, b_2 = \mu_1 = 0.618, b_2 - a_2 = 0.618 > 0.2$.

第 2 次迭代:

$$\lambda_2 = a_2 + 0.382(b_2 - a_2) = 0.236, \quad f(\lambda_2) = e^{-0.236} + 0.236^2 = 0.845,$$

$$\mu_2 = \lambda_1 = 0.382, \quad f(\mu_2) = f(\lambda_1) = 0.828.$$

$f(\lambda_2) > f(\mu_2)$, 因此令 $a_3 = \lambda_2 = 0.236, b_3 = b_2 = 0.618, b_3 - a_3 = 0.382 > 0.2$.

第 3 次迭代:

$$\lambda_3 = \mu_2 = 0.382, \quad f(\lambda_3) = f(\mu_2) = 0.828,$$

$$\mu_3 = a_3 + 0.618(b_3 - a_3) = 0.472, \quad f(\mu_3) = e^{-0.472} + 0.472^2 = 0.847.$$

$f(\lambda_3) < f(\mu_3)$, 因此令 $a_4 = a_3 = 0.236, b_4 = \mu_3 = 0.472, b_4 - a_4 = 0.236 > 0.2$.

第 4 次迭代:

$$\lambda_4 = a_4 + 0.382(b_4 - a_4) = 0.326, \quad f(\lambda_4) = e^{-0.326} + 0.326^2 = 0.828,$$

$$\mu_4 = \lambda_3 = 0.382, \quad f(\mu_4) = f(\lambda_3) = 0.828.$$

令 $a_5 = a_4 = 0.236, b_5 = \mu_4 = 0.382, b_5 - a_5 = 0.146 < 0.2$.

最优解 $\bar{x} \in [0.236, 0.382]$.

(2) 用 Fibonacci 法求解.

先求计算函数值次数 $n, F_n \geq (b_1 - a_1)/L = 5$, 取 $n = 5$.

第 1 次迭代:

$$\lambda_1 = a_1 + \frac{F_3}{F_5}(b_1 - a_1) = 0.375, \quad f(\lambda_1) = e^{-0.375} + 0.375^2 = 0.828,$$

$$\mu_1 = a_1 + \frac{F_4}{F_5}(b_1 - a_1) = 0.625, \quad f(\mu_1) = e^{-0.625} + 0.625^2 = 0.926.$$

$f(\lambda_1) < f(\mu_1)$, 因此令 $a_2 = a_1 = 0, b_2 = \mu_1 = 0.625$.

第 2 次迭代:

$$\lambda_2 = a_2 + \frac{F_2}{F_4}(b_2 - a_2) = 0.25, \quad f(\lambda_2) = e^{-0.25} + 0.25^2 = 0.842,$$

$$\mu_2 = \lambda_1 = 0.375, \quad f(\mu_2) = f(\lambda_1) = 0.828.$$

$f(\lambda_2) > f(\mu_2)$, 因此令 $a_3 = \lambda_2 = 0.25, b_3 = b_2 = 0.625$.

第 3 次迭代:

$$\lambda_3 = \mu_2 = 0.375, \quad f(\lambda_3) = f(\mu_2) = 0.828,$$

$$\mu_3 = a_3 + \frac{F_2}{F_3}(b_3 - a_3) = 0.5, \quad f(\mu_3) = e^{-0.5} + 0.5^2 = 0.857.$$

$f(\lambda_3) < f(\mu_3)$, 因此令 $a_4 = a_3 = 0.25, b_4 = \mu_3 = 0.5$.

第 4 次迭代必有 $\lambda_4 = \mu_4 = \frac{1}{2}(a_4 + b_4) = 0.375$, 取分辨率常数 $\delta = 0.01$, 令 $\lambda_5 = \lambda_4 = 0.375$,

$\mu_5 = 0.375 + 0.01 = 0.385, f(\lambda_5) = 0.828, f(\mu_5) = e^{-0.385} + 0.385^2 = 0.829$, 故令 $a_5 = a_4 = 0.25, b_5 = \mu_5 = 0.385$.

最优解 $\bar{x} \in [0.25, 0.385]$.

2. 考虑下列问题:

$$\min 3x^4 - 4x^3 - 12x^2.$$

(1) 用牛顿法迭代 3 次, 取初点 $x^{(0)} = -1.2$;

(2) 用割线法迭代 3 次, 取初点 $x^{(1)} = -1.2, x^{(2)} = -0.8$;

(3) 用抛物线法迭代 3 次, 取初点 $x^{(1)} = -1.2, x^{(2)} = -1.1, x^{(3)} = -0.8$.

解 目标函数记作 $f(x) = 3x^4 - 4x^3 - 12x^2$, 则导函数

$$f'(x) = 12x^3 - 12x^2 - 24x, \quad f''(x) = 36x^2 - 24x - 24.$$

(1) 用牛顿法求解

迭代公式:

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} - \frac{f'(x^{(k)})}{f''(x^{(k)})}.$$

在点 $x^{(0)} = -1.2, f'(x^{(0)}) = -9.216, f''(x^{(0)}) = 56.64$, 代入公式, 得到后继点 $x^{(1)} = -1.037$.

在点 $x^{(1)} = -1.037, f'(x^{(1)}) = -1.398, f''(x^{(1)}) = 39.601$, 代入公式, 得到后继点 $x^{(2)} = -1.002$.

在点 $x^{(2)} = -1.002, f'(x^{(2)}) = -0.072, f''(x^{(2)}) = 36.192$, 代入公式, 得到 $x^{(3)} = -1.000$.

这时 $f(x^{(3)}) = -5$.

实际上, $\bar{x} = -1$ 是精确的局部极小点.

(2) 用割线法求解

迭代公式:

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} - \frac{x^{(k)} - x^{(k-1)}}{f'(x^{(k)}) - f'(x^{(k-1)})} f'(x^{(k)}).$$

第 1 次迭代: 由 $x^{(1)} = -1.2, x^{(2)} = -0.8$ 求后继点 $x^{(3)}$. 易知 $f'(-1.2) = -9.216, f'(-0.8) = 5.376$. 代入迭代公式, 得到 $x^{(3)} = -0.947$.

第 2 次迭代: 由 $x^{(2)} = -0.8, x^{(3)} = -0.947$ 求后继点 $x^{(4)}$. 在点 $x^{(3)}, f'(x^{(3)}) = 1.775$, 代入迭代公式, 得到 $x^{(4)} = -1.019$.

第 3 次迭代: 由 $x^{(3)} = -0.947, x^{(4)} = -1.019$ 求后继点 $x^{(5)}$. 易知 $f'(x^{(3)}) = 1.775, f'(x^{(4)}) = -0.701$, 代入公式, 得到 $x^{(5)} = -0.999$.

(3) 用抛物线法求解

迭代公式为

$$B_1 = (x^{(2)} - x^{(3)^2})f(x^{(1)}), \quad B_2 = (x^{(3)^2} - x^{(1)^2})f(x^{(2)}),$$

$$B_3 = (x^{(1)^2} - x^{(2)^2})f(x^{(3)}), \quad C_1 = (x^{(2)} - x^{(3)})f(x^{(1)}),$$

$$C_2 = (x^{(3)} - x^{(1)})f(x^{(2)}), \quad C_3 = (x^{(1)} - x^{(2)})f(x^{(3)}),$$

$$\bar{x} = \frac{B_1 + B_2 + B_3}{2(C_1 + C_2 + C_3)}.$$

第 1 次迭代: 记 $x^{(1)} = -1.2, x^{(2)} = -1.1, x^{(3)} = -0.8$, 各点函数值分别为 $f(-1.2) = -4.147, f(-1.1) = -4.804, f(-0.8) = -4.403$. 将已知数据代入迭代公式, 得到 $\bar{x} = -0.985$, 在点 \bar{x} 处, 目标函数值 $f(\bar{x}) = -4.996$.

第 2 次迭代: 记 $x^{(1)} = -1.1, x^{(2)} = -0.985, x^{(3)} = -0.8$, 各点函数值分别为 $f(-1.1) = -4.804, f(-0.985) = -4.996, f(-0.8) = -4.403$, 代入迭代公式, 得到 $\bar{x} = -0.990$. 在点 \bar{x} 处, 目标函数值 $f(\bar{x}) = -4.998$.

第 3 次迭代: 记 $x^{(1)} = -1.1, x^{(2)} = -0.990, x^{(3)} = -0.985$, 各点函数值分别为 $f(-1.1) = -4.804, f(-0.990) = -4.998, f(-0.985) = -4.996$, 代入迭代公式, 得到 $\bar{x} = -1.008$. 对应的目标函数值 $f(\bar{x}) = -4.999, \bar{x} = -1.008$ 是经过 3 次迭代得到的比较好的近似解.

需要说明, 以上 3 种方法给出的结果, 均为局部极小点或其近似解, 不可作为全局极小点的近似解. 易知, 全局极小点 $x^* = 2$.

3. 用三次插值法求解

$$\min x^4 + 2x + 4.$$

解 令 $f(x) = x^4 + 2x + 4$, 则 $f'(x) = 4x^3 + 2$. 取两点 $x_1 < x_2$, 使得 $f'(x_1) < 0, f'(x_2) > 0$, 然后利用下式计算近似解 \bar{x} :

$$\bar{x} = x_1 + (x_2 - x_1) \left[1 - \frac{f'(x_2) + w + z}{f'(x_2) - f'(x_1) + 2w} \right],$$

其中 z 和 w 如下:

$$s = \frac{3[f(x_2) - f(x_1)]}{x_2 - x_1}, \quad z = s - f'(x_1) - f'(x_2),$$

$$w^2 = x^2 - f'(x_1)f'(x_2) \quad (w > 0).$$

第1次迭代: 取 $x_1 = -1, x_2 = 0$, 则 $f(x_1) = 3, f(x_2) = 4, f'(x_1) = -2 < 0, f'(x_2) = 2 > 0$. 代入迭代公式, 计算得到: $s = 3, z = 3, w^2 = 13, w = \sqrt{13}$. 近似解

$$\bar{x} = -1 + 0.232 \left[1 + \frac{5 + \sqrt{13}}{4 + 2\sqrt{13}} \right] \approx -0.768.$$

第2次迭代: 由于 $f'(-0.768) = 0.188 > 0$, 令 $x_1 = -1, x_2 = -0.768$, 经计算得到: $f(x_1) = 3, f(x_2) = 2.812, f'(x_1) = -2, f'(x_2) = 0.188, s = -2.431, z = -0.619, w^2 = 0.759, w = \sqrt{0.759}$. 代入迭代公式, 得到新的近似解:

$$\bar{x} = -1 + 0.232 \left[1 + \frac{0.431 - \sqrt{0.759}}{2.188 + 2\sqrt{0.759}} \right] \approx -0.794.$$

经两次迭代得到近似解 $\bar{x} = -0.794$. 易知精确解 $x^* = -\sqrt[3]{0.5} \approx -0.794$.

4. 设函数 $f(x)$ 在 $x^{(1)}$ 与 $x^{(2)}$ 之间存在极小点, 又知

$$f_1 = f(x^{(1)}), \quad f_2 = f(x^{(2)}), \quad f'_1 = f'(x^{(1)}).$$

作二次插值多项式 $\varphi(x)$, 使

$$\varphi(x^{(1)}) = f_1, \quad \varphi(x^{(2)}) = f_2, \quad \varphi'(x^{(1)}) = f'_1.$$

求 $\varphi(x)$ 的极小点.

解 设 $\varphi(x) = a + bx + cx^2$, 则 $\varphi'(x) = b + 2cx$. 根据假设, 得到以 a, b, c 为未知量的线性方程组

$$\begin{cases} a + bx^{(1)} + cx^{(1)^2} = f_1, & (1) \\ a + bx^{(2)} + cx^{(2)^2} = f_2, & (2) \\ b + 2cx^{(1)} = f'_1. & (3) \end{cases}$$

由方程(1)和方程(2)得到

$$(x^{(2)} - x^{(1)})b + (x^{(2)^2} - x^{(1)^2})c = f_2 - f_1,$$

即

$$b + (x^{(2)} + x^{(1)})c = \frac{f_2 - f_1}{x^{(2)} - x^{(1)}}. \quad (4)$$

由方程(3)和方程(4)解得

$$c = \frac{f_2 - f_1 - (x^{(2)} - x^{(1)})f'_1}{(x^{(2)} - x^{(1)})^2}, \quad b = \frac{-2x^{(1)}(f_2 - f_1) + (x^{(2)^2} - x^{(1)^2})f'_1}{(x^{(2)} - x^{(1)})^2},$$

故得 $\varphi(x)$ 的极小点

$$\bar{x} = -\frac{b}{2c} = \frac{2x^{(1)}(f_2 - f_1) - (x^{(2)^2} - x^{(1)^2})f'_1}{2[f_2 - f_1 - (x^{(2)} - x^{(1)})f'_1]}.$$

使用导数的最优化方法题解

1. 给定函数

$$f(x) = 100(x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2.$$

求在以下各点处的最速下降方向:

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad x^{(3)} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ 1 \end{bmatrix}.$$

解 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = -400x_1(x_2 - x_1^2) - 2(1 - x_1)$, $\frac{\partial f}{\partial x_2} = 200(x_2 - x_1^2)$.

在点 $x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, 最速下降方向 $d = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}$; 在点 $x^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$, $\nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, $x^{(2)}$ 是驻点;

在点 $x^{(3)} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ 1 \end{bmatrix}$, 最速下降方向 $d = \begin{bmatrix} -751 \\ 250 \end{bmatrix}$.

2. 给定函数

$$f(x) = (6 + x_1 + x_2)^2 + (2 - 3x_1 - 3x_2 - x_1x_2)^2.$$

求在点

$$\hat{x} = \begin{bmatrix} -4 \\ 6 \end{bmatrix}$$

处的牛顿方向和最速下降方向.

解 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = 2(10x_1 + 8x_2 + 6x_1x_2 + 3x_2^2 + x_1x_2^2)$, $\frac{\partial f}{\partial x_2} = 2(8x_1 + 10x_2 + 3x_1^2 + 6x_1x_2 + x_1^2x_2)$,

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = 2(10 + 6x_2 + x_2^2), \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = 2(10 + 6x_1 + x_1^2), \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = 2(8 + 6x_1 + 6x_2 + 2x_1x_2).$$

在点 $\hat{x} = \begin{bmatrix} -4 \\ 6 \end{bmatrix}$, 最速下降方向

$$d = -\nabla f(\hat{x}) = \begin{bmatrix} 344 \\ -56 \end{bmatrix};$$

Hesse 矩阵及其逆分别为

$$\nabla^2 f(\hat{x}) = \begin{bmatrix} 164 & -56 \\ -56 & 4 \end{bmatrix}, \quad \nabla^2 f(\hat{x})^{-1} = -\frac{1}{2480} \begin{bmatrix} 4 & 56 \\ 56 & 164 \end{bmatrix},$$

因此牛顿方向为

$$d = -\nabla^2 f(\hat{x})^{-1} \nabla f(\hat{x}) = \begin{bmatrix} \frac{22}{31} \\ -\frac{126}{31} \end{bmatrix}.$$

3. 用最速下降法求解下列问题:

$$\min x_1^2 - 2x_1x_2 + 4x_2^2 + x_1 - 3x_2.$$

取初点 $x^{(1)} = (1, 1)^T$, 迭代两次.

解 第1次迭代, 从 $x^{(1)}$ 出发沿最速下降方向搜索.

设 $f(x) = x_1^2 - 2x_1x_2 + 4x_2^2 + x_1 - 3x_2$, 则

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 2x_2 + 1 \\ -2x_1 + 8x_2 - 3 \end{bmatrix},$$

故

$$\nabla f(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad d^{(1)} = \begin{bmatrix} -1 \\ -3 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} + \lambda d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1-\lambda \\ 1-3\lambda \end{bmatrix}.$$

取

$$\phi(\lambda) = f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) = (1-\lambda)^2 - 2(1-\lambda)(1-3\lambda) + 4(1-3\lambda)^2 + (1-\lambda) - 3(1-3\lambda),$$

令

$$\phi'(\lambda) = -2(1-\lambda) + 2(1-3\lambda) + 6(1-\lambda) - 24(1-3\lambda) - 1 + 9 = 0,$$

解得

$$\lambda_1 = \frac{5}{31}, \quad x^{(2)} = x^{(1)} + \lambda_1 d^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{26}{31} \\ \frac{16}{31} \end{bmatrix}.$$

第2次迭代, 从 $x^{(2)}$ 出发, 沿最速下降方向搜索.

$$d^{(2)} = -\nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} \frac{51}{31} \\ -\frac{17}{31} \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} + \lambda d^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{31}(26-51\lambda) \\ \frac{1}{31}(16+17\lambda) \end{bmatrix},$$

取

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)}) = \frac{1}{31^2}(26-51\lambda)^2 - \frac{2}{31^2}(26-51\lambda)(16+17\lambda) + \frac{4}{31^2}(16+17\lambda)^2 + \frac{1}{31}(26-51\lambda) - \frac{3}{31}(16+17\lambda),$$

令

$$\varphi'(\lambda) = -\frac{2 \times 51}{31^2}(26-51\lambda) + \frac{2 \times 51}{31^2}(16+17\lambda) - \frac{2 \times 17}{31^2}(26-51\lambda) + \frac{8 \times 17}{31^2}(16+17\lambda) - \frac{51}{31} - \frac{3 \times 17}{31} = 0,$$

得到

$$\lambda_2 = \frac{5}{19}, \quad x^{(3)} = x^{(2)} + \lambda_2 d^{(2)} = \begin{bmatrix} 239 \\ 589 \\ 389 \\ 589 \end{bmatrix}.$$

4. 考虑函数

$$f(x) = x_1^2 + 4x_2^2 - 4x_1 - 8x_2.$$

- (1) 画出函数 $f(x)$ 的等值线, 并求出极小点.
- (2) 证明若从 $x^{(0)} = (0, 0)^T$ 出发, 用最速下降法求极小点 \bar{x} , 则不能经有限步迭代达到 \bar{x} .
- (3) 是否存在 $x^{(0)}$, 使得从 $x^{(0)}$ 出发, 用最速下降法求 $f(x)$ 的极小点, 经有限步迭代即收敛?

解 (1) 记 $f(x) = (x_1 - 2)^2 + 4(x_2 - 1)^2 - 8$, 等值线方程为

$$\frac{(x_1 - 2)^2}{k + 8} + \frac{(x_2 - 1)^2}{\frac{k + 8}{4}} = 1 \quad (k > -8),$$

等值线是一族椭圆, 中心在点 $(2, 1)$, 长半轴等于 $\sqrt{k+8}$, 短半轴等于 $\frac{1}{2}\sqrt{k+8}$. 极小点 $\bar{x} = (2, 1)^T$.

(2) 假设从 $x^{(0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ 出发, 经有限步迭代即达到点 \bar{x} , 则存在一个迭代点 $\hat{x} = \begin{bmatrix} \hat{x}_1 \\ \hat{x}_2 \end{bmatrix} \neq \bar{x}$, 使得 $\bar{x} = \hat{x} - \lambda \nabla f(\hat{x})$, 即

$$\begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{x}_1 \\ \hat{x}_2 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 2(\hat{x}_1 - 2) \\ 8(\hat{x}_2 - 1) \end{bmatrix}, \quad \lambda > 0.$$

经整理得方程组

$$\begin{cases} (1-2\lambda)\hat{x}_1 + 4\lambda - 2 = 0, \\ (1-8\lambda)\hat{x}_2 + 8\lambda - 1 = 0. \end{cases}$$

下面分 3 种情形讨论:

若 $\lambda = \frac{1}{2}$, 则

$$\hat{x} = \begin{bmatrix} \hat{x}_1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \text{梯度 } \nabla f(\hat{x}) = \begin{bmatrix} 2(\hat{x}_1 - 2) \\ 0 \end{bmatrix} \neq 0.$$

显然, $\nabla f(\hat{x})$ 与 $\nabla f(x^{(0)}) = \begin{bmatrix} -4 \\ -8 \end{bmatrix}$ 既不正交, 也不共线, 这是不可能的, 因此 $\lambda \neq \frac{1}{2}$.

若 $\lambda = \frac{1}{8}$, 则

$$\hat{x} = \begin{bmatrix} 2 \\ \hat{x}_2 \end{bmatrix}, \quad \text{梯度 } \nabla f(\hat{x}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 8(\hat{x}_2 - 1) \end{bmatrix} \neq 0.$$

$\nabla f(\hat{x})$ 与 $\nabla f(x^{(0)}) = \begin{bmatrix} -4 \\ -8 \end{bmatrix}$ 仍然既不正交也不共线, 因此不可能, 即 $\lambda \neq \frac{1}{8}$.

若 $\lambda \neq \frac{1}{2}$ 且 $\lambda \neq \frac{1}{8}$, 则 $\hat{x} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \bar{x}$, 矛盾.

综上分析, 从 $x^{(0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ 出发, 用最速下降法, 经有限步迭代不可能达到极小点.

(3) 存在初点 $x^{(0)}$, 使得从 $x^{(0)}$ 出发, 用最速下降法, 经有限步迭代达到极小点. 例如, 从 $x^{(0)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}$ 出发, 经一次迭代达到极小点 $\bar{x} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$.

5. 设有函数

$$f(x) = \frac{1}{2}x^T A x + b^T x + c,$$

其中 A 为对称正定矩阵. 又设 $x^{(0)} (\neq \bar{x})$ 可表示为

$$x^{(0)} = \bar{x} + \mu p,$$

其中 \bar{x} 是 $f(x)$ 的极小点, p 是 A 的属于特征值 λ 的特征向量. 证明:

(1) $\nabla f(x^{(0)}) = \mu \lambda p$.

(2) 如果从 $x^{(0)}$ 出发, 沿最速下降方向作精确的一维搜索, 则一步达到极小点 \bar{x} .

证 (1) 先证第 1 个等式. 易知

$$\nabla f(x^{(0)}) = A x^{(0)} + b = A(\bar{x} + \mu p) + b = (A\bar{x} + b) + \mu \lambda A p.$$

由于 \bar{x} 是 $f(x)$ 的极小点, 故 $\nabla f(\bar{x}) = A\bar{x} + b = 0$, 而 $A p = \lambda p$, 因此

$$\nabla f(x^{(0)}) = \mu \lambda p.$$

(2) 从 $x^{(0)}$ 出发, 用最速下降法搜索, 并考虑 (1) 中结论, 则有

$$x^{(2)} = x^{(0)} - \beta \nabla f(x^{(0)}) = \bar{x} + \mu p - \beta(\mu \lambda p) = \bar{x} + (1 - \beta \lambda) \mu p.$$

由于 A 是对称正定矩阵, 因此特征值 $\lambda \neq 0$. 令 $\beta = \frac{1}{\lambda}$, 则 $x^{(2)} = \bar{x}$.

6. 设有函数

$$f(x) = \frac{1}{2} x^T A x + b^T x + c,$$

其中 A 为对称正定矩阵. 又设 $x^{(1)} (\neq \bar{x})$ 可表示为

$$x^{(1)} = \bar{x} + \sum_{i=1}^m \mu_i p^{(i)},$$

其中 $m > 1$, 对所有 $i, \mu_i \neq 0, p^{(i)}$ 是 A 的属于不同特征值 λ_i 的特征向量, \bar{x} 是 $f(x)$ 的极小点. 证明从 $x^{(1)}$ 出发用最速下降法不可能一步迭代终止.

证 假设经一步迭代终止, 即

$$x^{(2)} = x^{(1)} - \lambda \nabla f(x^{(1)}) = \bar{x} + \sum_{i=1}^m \mu_i p^{(i)} - \lambda \nabla f(x^{(1)}) = \bar{x},$$

则必有

$$\sum_{i=1}^m \mu_i p^{(i)} - \lambda \nabla f(x^{(1)}) = 0. \quad (1)$$

已知

$$x^{(1)} = \bar{x} + \sum_{i=1}^m \mu_i p^{(i)},$$

上式两端左乘可逆矩阵 A , 再加上向量 b , 并考虑到 $A\bar{x} + b = 0$ 及 $\nabla f(x^{(1)}) = Ax^{(1)} + b$, 得到

$$\nabla f(x^{(1)}) = \sum_{i=1}^m \mu_i A p^{(i)} = \sum_{i=1}^m \mu_i \lambda_i p^{(i)}. \quad (2)$$

将(2)式代入(1)式, 经整理有

$$\sum_{i=1}^m \mu_i (1 - \lambda \lambda_i) p^{(i)} = 0.$$

由于 $p^{(1)}, p^{(2)}, \dots, p^{(m)}$ 线性无关, 则

$$\mu_i (1 - \lambda \lambda_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, m.$$

已知 $\mu_i \neq 0$, 因此

$$1 - \lambda \lambda_i = 0, \quad i = 1, 2, \dots, m.$$

由于 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m (m > 1)$ 是互不相同正数, 同时满足上述 m 个条件的 λ 不存在, 因此用最速下降法搜索不可能经一步迭代终止.

7. 考虑下列问题:

$$\min f(x) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{1}{2} x^T A x + b^T x + c, \quad x \in \mathbb{R}^n,$$

其中 g_k 是 $f(x)$ 在点 $x^{(k)}$ 处的梯度. 令

$$E(x) = \frac{1}{2} (x - \bar{x})^T A (x - \bar{x}) = f(x) + \frac{1}{2} \bar{x}^T A \bar{x},$$

A 为对称正定矩阵. 设从点 $x^{(k)}$ 出发, 用最速下降法求后继点 $x^{(k+1)}$. 证明:

$$f(x^{(k)}) - f(x^{(k+1)}) = \frac{[\nabla f(x^{(k)})^T \nabla f(x^{(k)})]^2}{2 \nabla f(x^{(k)})^T A \nabla f(x^{(k)})}.$$

证 最速下降法迭代公式为

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} - \lambda_k \nabla f(x^{(k)}). \quad (1)$$

式中 λ_k 是从 $x^{(k)}$ 出发, 沿方向 $d^{(k)} = -\nabla f(x^{(k)})$ 搜索的移动步长, 记

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(k)} - \lambda \nabla f(x^{(k)})),$$

则

$$\begin{aligned} \varphi'(\lambda) &= \nabla f(x^{(k)} - \lambda \nabla f(x^{(k)}))^T (-\nabla f(x^{(k)})) \\ &= -[A(x^{(k)} - \lambda \nabla f(x^{(k)})) + b]^T \nabla f(x^{(k)}) \\ &= -[\nabla f(x^{(k)}) - \lambda A \nabla f(x^{(k)})]^T \nabla f(x^{(k)}). \end{aligned}$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 解得步长

$$\lambda_k = \frac{\nabla f(x^{(k)})^T \nabla f(x^{(k)})}{\nabla f(x^{(k)})^T A \nabla f(x^{(k)})}. \quad (2)$$

两点目标函数值之差为:

$$f(x^{(k)}) - f(x^{(k+1)}) = \frac{1}{2} x^{(k)T} A x^{(k)} - \frac{1}{2} x^{(k+1)T} A x^{(k+1)} + b^T (x^{(k)} - x^{(k+1)}). \quad (3)$$

式中,

$$\begin{aligned} x^{(k+1)T} A x^{(k+1)} &= (x^{(k)} - \lambda_k \nabla f(x^{(k)}))^T A (x^{(k)} - \lambda_k \nabla f(x^{(k)})) = x^{(k)T} A x^{(k)} \\ &\quad - 2\lambda_k x^{(k)T} A \nabla f(x^{(k)}) + \lambda_k^2 \nabla f(x^{(k)})^T A \nabla f(x^{(k)}), \end{aligned} \quad (4)$$

$$\begin{aligned} b^T (x^{(k)} - x^{(k+1)}) &= (\nabla f(x^{(k)}) - A x^{(k)})^T (\lambda_k \nabla f(x^{(k)})) \\ &= \lambda_k \nabla f(x^{(k)})^T \nabla f(x^{(k)}) - \lambda_k x^{(k)T} A \nabla f(x^{(k)}). \end{aligned} \quad (5)$$

将(4)式、(5)式代入(3)式, 并注意到(2)式, 则

$$\begin{aligned} f(x^{(k)}) - f(x^{(k+1)}) &= -\frac{1}{2} \lambda_k^2 \nabla f(x^{(k)})^T A \nabla f(x^{(k)}) + \lambda_k \nabla f(x^{(k)})^T \nabla f(x^{(k)}) \\ &= -\frac{1}{2} \frac{[\nabla f(x^{(k)})^T \nabla f(x^{(k)})]^2}{\nabla f(x^{(k)})^T A \nabla f(x^{(k)})} + \frac{[\nabla f(x^{(k)})^T \nabla f(x^{(k)})]^2}{\nabla f(x^{(k)})^T A \nabla f(x^{(k)})} \\ &= \frac{[\nabla f(x^{(k)})^T \nabla f(x^{(k)})]^2}{2 \nabla f(x^{(k)})^T A \nabla f(x^{(k)})}. \end{aligned}$$

8. 设 $f(x) = \frac{1}{2} x^T A x - b^T x$, A 是对称正定矩阵. 用最速下降法求 $f(x)$ 的极小点, 迭代公式如下:

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} - \frac{g_k^T g_k}{g_k^T A g_k} g_k, \quad (10.1)$$

其中 \bar{x} 是 $f(x)$ 的极小点. 证明迭代算法(10.1)式满足

$$E(x^{(k+1)}) = \left[1 - \frac{(g_k^T g_k)^2}{(g_k^T A g_k)(g_k^T A^{-1} g_k)} \right] E(x^{(k)}).$$

(提示: 直接计算 $[E(x^{(k)}) - E(x^{(k+1)})]/E(x^{(k)})$, 并注意到 $A(x^{(k)} - \bar{x}) = g_k$.)

证

$$\begin{aligned} & \frac{1 - E(x^{(k+1)})}{E(x^{(k)})} \\ &= \frac{E(x^{(k)}) - E(x^{(k+1)})}{E(x^{(k)})} \\ &= \frac{(x^{(k)} - \bar{x})^T A (x^{(k)} - \bar{x}) - (x^{(k+1)} - \bar{x})^T A (x^{(k+1)} - \bar{x})}{(x^{(k)} - \bar{x})^T A (x^{(k)} - \bar{x})} \\ &= \frac{(x^{(k)} - \bar{x})^T A (x^{(k)} - \bar{x}) - \left(x^{(k)} - \bar{x} - \frac{g_k^T g_k}{g_k^T A g_k} g_k \right)^T A \left(x^{(k)} - \bar{x} - \frac{g_k^T g_k}{g_k^T A g_k} g_k \right)}{(x^{(k)} - \bar{x})^T A (x^{(k)} - \bar{x})} \\ &= \frac{\frac{2g_k^T g_k}{g_k^T A g_k} g_k^T A (x^{(k)} - \bar{x}) - \left(\frac{g_k^T g_k}{g_k^T A g_k} \right)^2 g_k^T A g_k}{g_k^T A^{-1} g_k} \\ &= \frac{(g_k^T g_k)^2}{(g_k^T A g_k)(g_k^T A^{-1} g_k)}. \end{aligned}$$

两边乘以 $E(x^{(k)})$, 经移项, 得到

$$E(x^{(k+1)}) = \left[1 - \frac{(g_k^T g_k)^2}{(g_k^T A g_k)(g_k^T A^{-1} g_k)} \right] E(x^{(k)}).$$

9. 设 $f(x) = \frac{1}{2} x^T A x - b^T x$, A 为对称正定矩阵, 任取初始点 $x^{(1)} \in \mathbb{R}^n$. 证明最速下降法

(10.1)式产生的序列 $\{x^{(k)}\}$ 收敛于唯一的极小点 \bar{x} , 并且对每一个 k , 成立

$$E(x^{(k+1)}) \leq \left(\frac{M-m}{M+m} \right)^2 E(x^{(k)}), \quad (10.2)$$

其中 $E(x) = \frac{1}{2} (x - \bar{x})^T A (x - \bar{x})$, M 和 m 分别是矩阵 A 的最大和最小特征值.

(提示: 利用习题8的结果和 Kantorovich 不等式. 这个不等式是, 对任意的非零向量

x , 有

$$\frac{(x^T x)^2}{(x^T A x)(x^T A^{-1} x)} \geq \frac{4mM}{(m+M)^2}. \quad (10.3)$$

先证不等式(10.2), 再证收敛性.)

证 由8题所证, 有

$$E(x^{(k+1)}) = \left\{ 1 - \frac{(g_k^T g_k)^2}{(g_k^T A g_k)(g_k^T A^{-1} g_k)} \right\} E(x^{(k)}). \quad (1)$$

根据 Kantorovich 不等式, 有

$$\frac{(g_k^T g_k)^2}{(g_k^T A g_k)(g_k^T A^{-1} g_k)} \geq \frac{4mM}{(m+M)^2}.$$

代入(1)式, 由于 $E(x^{(k)}) \geq 0$, 必有

$$E(x^{(k+1)}) \leq \left[1 - \frac{4mM}{(m+M)^2} \right] E(x^{(k)}), \quad \text{即 } E(x^{(k+1)}) \leq \left(\frac{M-m}{M+m} \right)^2 E(x^{(k)}).$$

序列 $\{E(x^{(k)})\}$ 是单调递减有下界的正数列, 必收敛于 $E(\bar{x}) = 0$, 因此 $\|x^{(k)} - \bar{x}\| \rightarrow 0 (k \rightarrow +\infty)$. 由此可知, 迭代产生的序列 $\{x^{(k)}\}$ 收敛于唯一极小点 \bar{x} .

10. 证明向量 $(1, 0)^T$ 和 $(3, -2)^T$ 关于矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 5 \end{bmatrix}$$

共轭.

证 由于

$$(1, 0) \begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ -2 \end{bmatrix} = (2, 3) \begin{bmatrix} 3 \\ -2 \end{bmatrix} = 0,$$

因此 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ -2 \end{bmatrix}$ 关于 $\begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 5 \end{bmatrix}$ 共轭.

11. 给定矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix},$$

关于 A, B 各求出一组共轭方向.

解 不惟一, 仅举一例.

如 $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 7 \\ -3 \end{bmatrix}$ 关于 A 共轭. $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 关于 B 共轭.

12. 设 A 为 n 阶实对称正定矩阵, 证明 A 的 n 个互相正交的特征向量 $p^{(1)}, p^{(2)}, \dots, p^{(n)}$ 关于 A 共轭.

证 设 $A p^{(i)} = \lambda_i p^{(i)}, i=1, 2, \dots, n$. 已知当 $i \neq j$ 时, $p^{(i)T} p^{(j)} = 0$. 因此

$$p^{(i)T} A p^{(j)} = \lambda_j p^{(i)T} p^{(j)} = 0, \quad i \neq j.$$

故 $p^{(1)}, p^{(2)}, \dots, p^{(n)}$ 关于 A 共轭.

13. 设 $p^{(1)}, p^{(2)}, \dots, p^{(n)} \in \mathbb{R}^n$ 为一组线性无关向量, H 是 n 阶对称正定矩阵, 令向量 $d^{(k)}$ 为

$$d^{(k)} = \begin{cases} p^{(k)}, & k=1, \\ p^{(k)} - \sum_{i=1}^{k-1} \left[\frac{d^{(i)T} H p^{(k)}}{d^{(i)T} H d^{(i)}} \right] d^{(i)}, & k=2, \dots, n. \end{cases}$$

证明 $d^{(1)}, d^{(2)}, \dots, d^{(n)}$ 关于 H 共轭.

证 用数学归纳法.

当 $k=2$ 时

$$\begin{aligned} d^{(1)T} H d^{(2)} &= p^{(1)T} H \left(p^{(2)} - \frac{d^{(1)T} H p^{(2)}}{d^{(1)T} H d^{(1)}} d^{(1)} \right) \\ &= p^{(1)T} H \left(p^{(2)} - \frac{p^{(1)T} H p^{(2)}}{p^{(1)T} H p^{(1)}} p^{(1)} \right) \\ &= p^{(1)T} H p^{(2)} - p^{(1)T} H p^{(2)} \\ &= 0, \end{aligned}$$

即 $d^{(1)}, d^{(2)}$ 关于 H 共轭.

设 $k < n$ 时结论成立, 即对所有的正整数 $j, t \leq k < n$, 有 $d^{(j)T} H d^{(t)} = 0$.

当 $k=n$ 时, 有

$$\begin{aligned} d^{(j)T} H d^{(n)} &= d^{(j)T} H \left[p^{(n)} - \sum_{i=1}^{n-1} \frac{d^{(i)T} H p^{(n)}}{d^{(i)T} H d^{(i)}} d^{(i)} \right] \quad (j < n) \\ &= d^{(j)T} H p^{(n)} - \sum_{i=1}^{n-1} \frac{d^{(j)T} H p^{(n)}}{d^{(i)T} H d^{(i)}} d^{(j)T} H d^{(i)} \\ &= d^{(j)T} H p^{(n)} - d^{(j)T} H p^{(n)} \\ &= 0. \end{aligned}$$

因此, $k=n$ 时结论成立, 即 $d^{(1)}, d^{(2)}, \dots, d^{(n)}$ 关于 H 共轭.

14. 用共轭梯度法求解下列问题:

- (1) $\min \frac{1}{2} x_1^2 + x_2^2$, 取初始点 $x^{(1)} = (4, 4)^T$.
- (2) $\min x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 + 2x_2 + 2$, 取初始点 $x^{(1)} = (0, 0)^T$.
- (3) $\min (x_1 - 2)^2 + 2(x_2 - 1)^2$, 取初始点 $x^{(1)} = (1, 3)^T$.
- (4) $\min 2x_1^2 + 2x_1x_2 + x_2^2 + 3x_1 - 4x_2$, 取初始点 $x^{(1)} = (3, 4)^T$.
- (5) $\min 2x_1^2 + 2x_1x_2 + 5x_2^2$, 取初始点 $x^{(1)} = (2, -2)^T$.

解 目标函数记作 $f(x)$, 在点 $x^{(k)}$ 处目标函数的梯度记作 $g_k = \nabla f(x^{(k)})$.

- (1) $\nabla f(x) = \begin{bmatrix} x_1 \\ 2x_2 \end{bmatrix}$, 搜索方向记作 $d^{(k)}$.

第1次迭代:

$$\begin{aligned} d^{(1)} = -g_1 &= \begin{bmatrix} -4 \\ -8 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} + \lambda d^{(1)} = \begin{bmatrix} 4 - 4\lambda \\ 4 - 8\lambda \end{bmatrix}, \\ \varphi(\lambda) &= f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) = \frac{1}{2} (4 - 4\lambda)^2 + (4 - 8\lambda)^2. \end{aligned}$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到

$$\lambda_1 = \frac{5}{9}, \quad \text{故 } x^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{16}{9} \\ -\frac{4}{9} \end{bmatrix}.$$

第2次迭代:

$$g_2 = \begin{bmatrix} \frac{16}{9} \\ -\frac{4}{9} \end{bmatrix}, \quad \beta_1 = \frac{\|g_2\|^2}{\|g_1\|^2} = \frac{4}{81}, \quad -g_2 + \beta_1 d^{(1)} = \begin{bmatrix} -\frac{16}{9} \\ \frac{4}{81} - \frac{4}{9} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{16}{9} \\ -\frac{40}{81} \end{bmatrix}.$$

令 $d^{(2)} = \begin{bmatrix} -4 \\ 1 \end{bmatrix}$, 则

$$x^{(2)} + \lambda d^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{16}{9} \\ -\frac{4}{9} \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} -4 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{16}{9} - 4\lambda \\ -\frac{4}{9} + \lambda \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)}) = \frac{1}{2} \left(\frac{16}{9} - 4\lambda \right)^2 + \left(-\frac{4}{9} + \lambda \right)^2.$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到

$$\lambda_2 = \frac{4}{9}, \quad \text{故 } x^{(3)} = x^{(2)} + \lambda_2 d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \text{最优解 } \bar{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

$$(2) \nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 2x_2 \\ -2x_1 + 4x_2 + 2 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

第1次迭代:

$$d^{(1)} = -g_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} + \lambda d^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ -2\lambda \end{bmatrix}, \quad \varphi(\lambda) = f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) = 8\lambda^2 - 4\lambda + 2.$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到

$$\lambda_1 = \frac{1}{4}, \quad \text{故 } x^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix}, \quad g_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

第2次迭代:

$$\beta_1 = \frac{\|g_2\|^2}{\|g_1\|^2} = \frac{1}{4}, \quad d^{(2)} = -g_2 + \beta_1 d^{(1)} = \begin{bmatrix} -1 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix},$$

$$x^{(2)} + \lambda d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} -1 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\lambda \\ -\frac{1}{2}(1 + \lambda) \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)}) = \lambda^2 + \frac{1}{2}(1 + \lambda)^2 - \lambda(1 + \lambda) - (1 + \lambda) + 2.$$

令 $\varphi'(\lambda)=0$, 得到 $\lambda_2=1$, 故

$$x^{(3)} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \nabla f(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \text{最优解 } \bar{x} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

$$(3) \quad \nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2(x_1-2) \\ 4(x_2-1) \end{bmatrix}, x^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \end{bmatrix}.$$

第1次迭代:

$$d^{(1)} = -g_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -8 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} + \lambda d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1+2\lambda \\ 3-8\lambda \end{bmatrix},$$

$\varphi(\lambda) = (2\lambda-1)^2 + 2(2-8\lambda)^2$. 令 $\varphi'(\lambda)=0$, 得到 $\lambda_1 = \frac{17}{66}$, 故

$$x^{(2)} = \begin{bmatrix} 50 \\ 33 \\ 31 \\ 33 \end{bmatrix}, \quad g_2 = \begin{bmatrix} -32 \\ 33 \\ 31 \\ -8 \end{bmatrix}.$$

第2次迭代:

$$\beta_1 = \frac{\|g_2\|^2}{\|g_1\|^2} = \frac{16}{33^2}, \quad -g_2 + \beta_1 d^{(1)} = \frac{8 \times 17}{33^2} \begin{bmatrix} 8 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

令

$$d^{(2)} = \begin{bmatrix} 8 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad x^{(3)} = x^{(2)} + \lambda d^{(2)} = \begin{bmatrix} 50+8\lambda \\ 33 \\ 31+\lambda \\ 33 \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)}) = (8\lambda - \frac{16}{33})^2 + 2(\lambda - \frac{2}{33})^2.$$

令 $\varphi'(\lambda)=0$, 得到 $\lambda_2 = \frac{2}{33}$, 故 $x^{(3)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$, $\nabla f(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, 最优解 $\bar{x} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$.

$$(4) \quad \nabla f(x) = \begin{bmatrix} 4x_1+2x_2+3 \\ 2x_1+2x_2-4 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

第1次迭代

$$d^{(1)} = -g_1 = \begin{bmatrix} -23 \\ -10 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} + \lambda d^{(1)} = \begin{bmatrix} 3-23\lambda \\ 4-10\lambda \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = 2(3-23\lambda)^2 + 2(3-23\lambda)(4-10\lambda) + (4-10\lambda)^2 + 3(3-23\lambda) - 4(4-10\lambda).$$

令 $\varphi'(\lambda)=0$, 得到 $\lambda_1 = \frac{629}{3236} \approx 0.194$, 故

$$x^{(2)} = \begin{bmatrix} 3-23\lambda_1 \\ 4-10\lambda_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1.462 \\ 2.06 \end{bmatrix}, \quad g_2 = \begin{bmatrix} 1.272 \\ -2.804 \end{bmatrix}.$$

第2次迭代:

$$\beta_1 = \frac{\|g_2\|^2}{\|g_1\|^2} = 0.015, \quad d^{(2)} = -g_2 + \beta_1 d^{(1)} = \begin{bmatrix} -1.617 \\ 2.654 \end{bmatrix},$$

$$x^{(2)} + \lambda d^{(2)} = \begin{bmatrix} -1.462-1.617\lambda \\ 2.06+2.654\lambda \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = 2(-1.462-1.617\lambda)^2 + 2(-1.462-1.617\lambda)(2.06+2.654\lambda) + (2.06+2.654\lambda)^2 + 3(-1.462-1.617\lambda) - 4(2.06+2.654\lambda).$$

令 $\varphi'(\lambda)=0$, 即 $7.380\lambda - 9.499 = 0$, 得 $\lambda_2 = 1.287$,

$$x^{(3)} = x^{(2)} + \lambda_2 d^{(2)} = \begin{bmatrix} -3.543 \\ 5.476 \end{bmatrix}, \quad \nabla f(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} -0.22 \\ -0.134 \end{bmatrix}.$$

得近似解 $\bar{x} = \begin{bmatrix} -3.543 \\ 5.476 \end{bmatrix}$. 精确最优解 $\bar{x} = \begin{bmatrix} -3.5 \\ 5.5 \end{bmatrix}$, 误差是计算造成的.

$$(5) \quad \nabla f(x) = \begin{bmatrix} 4x_1+2x_2 \\ 2x_1+10x_2 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

第1次迭代:

$$d^{(1)} = -g_1 = \begin{bmatrix} -4 \\ 16 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} + \lambda d^{(1)} = \begin{bmatrix} 2-4\lambda \\ -2+16\lambda \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) = 2(2-4\lambda)^2 + 2(2-4\lambda)(-2+16\lambda) + 5(-2+16\lambda)^2.$$

令 $\varphi'(\lambda)=0$, 解得 $\lambda_2 = \frac{17}{148}$, 于是得到

$$x^{(2)} = \begin{bmatrix} 57 \\ 37 \\ 6 \\ -37 \end{bmatrix}, \quad g_2 = \begin{bmatrix} 216 \\ 37 \\ 54 \\ 37 \end{bmatrix}.$$

第2次迭代:

$$\beta_1 = \frac{\|g_2\|^2}{\|g_1\|^2} = \left(\frac{27}{74}\right)^2, \quad -g_2 + \beta_1 d^{(1)} = \frac{27 \times 17}{37^2} \begin{bmatrix} -19 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

令

$$d^{(2)} = \begin{bmatrix} -19 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} + \lambda d^{(2)} = \begin{bmatrix} 57-19\lambda \\ 37 \\ -6 \\ -37+2\lambda \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)}) = 2\left(\frac{57}{37}-19\lambda\right)^2 + 2\left(\frac{57}{37}-19\lambda\right)\left(-\frac{6}{37}+2\lambda\right) + 5\left(-\frac{6}{37}+2\lambda\right)^2.$$

令 $\varphi'(\lambda)=0$, 得到 $\lambda_2 = \frac{3}{37}$, 故 $x^{(3)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, $\nabla f(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, 最优解 $\bar{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$.

15. 设将 FR 共轭梯度法用于有三个变量的函数 $f(x)$, 第 1 次迭代, 搜索方向 $d^{(1)} = (1, -1, 2)^T$, 沿 $d^{(1)}$ 作精确一维搜索, 得到点 $x^{(2)}$, 又设

$$\frac{\partial f(x^{(2)})}{\partial x_1} = -2, \quad \frac{\partial f(x^{(2)})}{\partial x_2} = -2,$$

那么按共轭梯度法的规定, 从 $x^{(2)}$ 出发的搜索方向是什么?

解 记 $g_i = \nabla f(x^{(i)})$. 由一维搜索知, $g_2^T d^{(1)} = 0$, 由此得到 $g_2 = (-2, -2, 0)^T$. 根据 FR 共轭梯度法规定,

$$g_1 = -d^{(1)} = (-1, 1, -2)^T, \quad \beta_1 = \frac{\|g_2\|^2}{\|g_1\|^2} = \frac{4}{3}, \quad \text{则 } d^{(2)} = -g_2 + \beta_1 d^{(1)} = \left(\frac{10}{3}, \frac{2}{3}, \frac{8}{3}\right)^T.$$

16. 设 A 为 n 阶对称正定矩阵, 非零向量 $p^{(1)}, p^{(2)}, \dots, p^{(n)} \in \mathbb{R}^n$ 关于矩阵 A 共轭. 证明:

$$(1) x = \sum_{i=1}^n \frac{p^{(i)T} A x}{p^{(i)T} A p^{(i)}} p^{(i)}, \quad \forall x \in \mathbb{R}^n. \quad (2) A^{-1} = \sum_{i=1}^n \frac{p^{(i)} p^{(i)T}}{p^{(i)T} A p^{(i)}}.$$

证 (1) 由假设, $p^{(1)}, p^{(2)}, \dots, p^{(n)}$ 是 \mathbb{R}^n 中 n 个线性无关向量, 可作为一组基, $\forall x \in \mathbb{R}^n$, 可令

$$x = \sum_{i=1}^n \lambda_i p^{(i)}.$$

上式两端左乘 $p^{(j)T} A$, 则 $p^{(j)T} A x = \lambda_j p^{(j)T} A p^{(j)}$, 从而

$$\lambda_j = \frac{p^{(j)T} A x}{p^{(j)T} A p^{(j)}}.$$

代入上式, 则

$$x = \sum_{i=1}^n \frac{p^{(i)T} A x}{p^{(i)T} A p^{(i)}} p^{(i)}.$$

(2) 记 $A^{-1} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$, 由 (1) 所证, β_j 可表示为

$$\beta_j = \sum_{i=1}^n \frac{p^{(i)T} A \beta_j}{p^{(i)T} A p^{(i)}} p^{(i)} = \sum_{i=1}^n \frac{p^{(i)} p^{(i)T} A \beta_j}{p^{(i)T} A p^{(i)}}.$$

因此可以写作

$$(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = \sum_{i=1}^n \frac{p^{(i)} p^{(i)T} A (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)}{p^{(i)T} A p^{(i)}} = \sum_{i=1}^n \frac{p^{(i)} p^{(i)T}}{p^{(i)T} A p^{(i)}},$$

即

$$A^{-1} = \sum_{i=1}^n \frac{p^{(i)} p^{(i)T}}{p^{(i)T} A p^{(i)}}.$$

17. 设有非线性规划问题

$$\min \quad \frac{1}{2} x^T A x$$

$$\text{s.t. } x \geq b,$$

其中 A 为 n 阶对称正定矩阵. 设 \bar{x} 是问题的最优解, 证明 \bar{x} 与 $\bar{x} - b$ 关于 A 共轭.

证 此问题属于凸规划, \bar{x} 必是 K-T 点, 即满足

$$\begin{cases} A\bar{x} - w^T = 0, \\ w(\bar{x} - b) = 0, \\ w \geq 0. \end{cases} \quad (1) \quad (2)$$

由方程 (1), 得 $w = \bar{x}^T A$, 两边右乘 $\bar{x} - b$, 考虑到方程 (2), 则有 $\bar{x}^T A (\bar{x} - b) = w(\bar{x} - b) = 0$, 即 \bar{x} 与 $\bar{x} - b$ 关于 A 共轭.

18. 用 DFP 方法求解下列问题:

$$\min \quad x_1^2 + 3x_2^2,$$

取初始点及初始矩阵为

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad H_1 = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

解 记 $f(x) = x_1^2 + 3x_2^2$, 则 $g_k = \nabla f(x^{(k)}) = \begin{bmatrix} 2x_1 \\ 6x_2 \end{bmatrix}$. 第 1 次迭代:

$$g_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -6 \end{bmatrix}, \quad d^{(1)} = -H_1 g_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix}, \quad x^{(1)} + \lambda d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1+2\lambda \\ -1+4\lambda \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) = (1+2\lambda)^2 + 3(-1+4\lambda)^2.$$

令 $\varphi'(\lambda) = 4(1+2\lambda) + 24(-1+4\lambda) = 0$, 得 $\lambda_1 = \frac{5}{26}$, 故

$$x^{(2)} = \begin{bmatrix} 1+2\lambda_1 \\ -1+4\lambda_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{18}{13} \\ \frac{3}{13} \end{bmatrix}, \quad g_2 = \begin{bmatrix} \frac{36}{13} \\ \frac{18}{13} \end{bmatrix}.$$

第 2 次迭代:

记

$$p^{(1)} = x^{(2)} - x^{(1)} = \lambda_1 d^{(1)} = \frac{5}{13} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad q^{(1)} = g_2 - g_1 = \begin{bmatrix} \frac{36}{13} \\ \frac{18}{13} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \frac{36}{13} \\ \frac{18}{13} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix},$$

$$H_2 = H_1 + \frac{p^{(1)} p^{(1)T}}{p^{(1)T} q^{(1)}} - \frac{H_1 q^{(1)} q^{(1)T} H_1}{q^{(1)T} H_1 q^{(1)}} = \frac{1}{650} \begin{bmatrix} 493 & -28 \\ -28 & 113 \end{bmatrix}, \quad -H_2 g_2 = \frac{18 \times 169}{650 \times 13} \begin{bmatrix} -6 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

$$\text{令 } d^{(2)} = \begin{bmatrix} -6 \\ 1 \end{bmatrix}, \text{ 则 } x^{(2)} + \lambda d^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{18}{13} \\ \frac{3}{13} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -6\lambda \\ \lambda \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{18-6\lambda}{13} \\ \frac{3+\lambda}{13} \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = \left(\frac{18-6\lambda}{13}\right)^2 + 3\left(\frac{3+\lambda}{13}\right)^2. \text{ 令 } \varphi'(\lambda) = 0,$$

得到 $\lambda_2 = \frac{9}{39}$, 故 $x^{(3)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, $\nabla f(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$. 最优解为 $\bar{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$.

19. 用 DFP 方法求解问题的过程中, 已知

$$H_1 = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad p^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad q^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

求矩阵 H_{k+1} .

解 代入相应公式, 得到

$$H_{k+1} = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{5}{3} \end{bmatrix}.$$

20. 假如用 DFP 方法求解某问题时算得

$$H_1 = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}, \quad p^{(1)} = \begin{bmatrix} 17 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad q^{(1)} = \begin{bmatrix} -1 \\ 6 \end{bmatrix},$$

这些数据有什么错误?

解 $p^{(1)T} q^{(1)} = (17 \quad 2) \begin{bmatrix} -1 \\ 6 \end{bmatrix} = -5 < 0$, 运用 DFP 方法求解过程中, 应有 $p^{(1)T} q^{(1)} > 0$.

第 11 章

无约束最优化的直接方法题解

1. 用模式搜索法求解下列问题:

(1) $\min x_1^2 + x_2^2 - 4x_1 + 2x_2 + 7$, 取初始点 $x^{(1)} = (0, 0)^T$, 初始步长 $\delta = 1$, $\alpha = 1, \beta = \frac{1}{4}$.

(2) $\min x_1^2 + 2x_2^2 - 4x_1 - 2x_1x_2$, 取初始点 $x^{(1)} = (1, 1)^T$, 初始步长 $\delta = 1, \alpha = 1, \beta = \frac{1}{2}$.

解 (1) 记 $f(x) = x_1^2 + x_2^2 - 4x_1 + 2x_2 + 7$, 坐标方向 $e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$, 初始点 $x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, 则 $f(x^{(1)}) = 7$.

从 $y^{(1)} = x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ 出发, 进行探测移动:

$$f(y^{(1)} + \delta e_1) = 4 < f(y^{(1)}) = 7.$$

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} + \delta e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = 4$.

$$f(y^{(2)} + \delta e_2) = 7 > f(y^{(2)}), \quad f(y^{(2)} - \delta e_2) = 3 < f(y^{(2)}),$$

故令 $y^{(3)} = y^{(2)} - \delta e_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(3)}) = 3, f(y^{(3)}) < f(x^{(1)})$, 故取第 2 个基点 $x^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(x^{(2)}) = 3$. 沿方向 $x^{(2)} - x^{(1)}$ 进行模式移动:

$$\text{令 } y^{(1)} = x^{(2)} + \alpha(x^{(2)} - x^{(1)}) = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix}, \text{ 则 } f(y^{(1)}) = 3.$$

从 $y^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix}$ 出发, 进行探测移动:

$$f(y^{(1)} + \delta e_1) = 4 > f(y^{(1)}), \quad f(y^{(1)} - \delta e_1) = 4 > f(y^{(1)}),$$

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = 3$.

$$f(y^{(2)} + \delta e_2) = 2 < f(y^{(2)}),$$

故令 $y^{(3)} = y^{(2)} + \delta e_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(3)}) = 2$, $f(y^{(2)}) < f(x^{(2)})$, 故取第3个基点 $x^{(3)} =$

$\begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(x^{(3)}) = 2$. 沿方向 $x^{(3)} - x^{(2)}$ 进行模式移动:

$$\text{令 } y^{(1)} = x^{(3)} + \alpha(x^{(3)} - x^{(2)}) = \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix}, \text{ 则 } f(y^{(1)}) = 3.$$

从 $y^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix}$ 出发, 进行探测移动:

$$f(y^{(1)} + \delta e_1) = 6 > f(y^{(1)}), \quad f(y^{(1)} - \delta e_1) = 2 < f(y^{(1)}),$$

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} - \delta e_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$,

$$f(y^{(2)} + \delta e_2) = 3 > f(y^{(2)}), \quad f(y^{(2)} - \delta e_2) = 3 > f(y^{(2)}),$$

故令 $y^{(3)} = y^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} = x^{(3)}$.

缩小步长, 令 $\delta = \frac{1}{4}$, 取 $y^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$, 则 $f(y^{(1)}) = 2$.

从 $y^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$ 出发, 进行探测移动:

$$f(y^{(1)} + \delta e_1) = \frac{33}{16} > f(y^{(1)}), \quad f(y^{(1)} - \delta e_1) = \frac{33}{16} > f(y^{(1)}),$$

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = 2$.

$$f(y^{(2)} + \delta e_2) = \frac{33}{16} > f(y^{(2)}), \quad f(y^{(2)} - \delta e_2) = \frac{33}{16} > f(y^{(2)}).$$

本轮探测失败. 基点 $x^{(3)}$ 已经是最优解.

(2) 记 $f(x) = x_1^2 + 2x_2^2 - 4x_1 - 2x_1x_2$, 从 $y^{(1)} = x^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 出发, 进行探测移动:

$$f(y^{(1)} + \delta e_1) = -6 < f(y^{(1)}) = -3,$$

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} + \delta e_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = -6$.

$$f(y^{(2)} + \delta e_2) = -4 > f(y^{(2)}), \quad f(y^{(2)} - \delta e_2) = -4 > f(y^{(2)}).$$

故令 $y^{(3)} = y^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(3)}) = -6 < f(x^{(1)})$. 令 $x^{(2)} = y^{(3)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$. 沿方向 $x^{(2)} - x^{(1)}$ 进

行模式移动:

$$\text{令 } y^{(1)} = x^{(2)} + \alpha(x^{(2)} - x^{(1)}) = 2x^{(2)} - x^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}, \text{ 则 } f(y^{(1)}) = -7.$$

从 $y^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$ 出发, 进行第2轮探测:

$$f(y^{(1)} + \delta e_1) = -6 > f(y^{(1)}), \quad f(y^{(1)} - \delta e_1) = -6 > f(y^{(1)}),$$

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = -7$.

$$f(y^{(2)} + \delta e_2) = -7 = f(y^{(2)}), \quad f(y^{(2)} - \delta e_2) = -3 > f(y^{(2)}),$$

故令 $y^{(3)} = y^{(2)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$. 基点 $x^{(3)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$, $f(x^{(3)}) = -7$. 进行模式移动:

$$\text{令 } y^{(1)} = x^{(3)} + \alpha(x^{(3)} - x^{(2)}) = 2x^{(3)} - x^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \end{bmatrix}, \text{ 则 } f(y^{(1)}) = -6.$$

从 $y^{(1)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1 \end{bmatrix}$ 出发, 进行第3轮探测:

$$f(y^{(1)} + \delta e_1) = -3 > f(y^{(1)}), \quad f(y^{(1)} - \delta e_1) = -7 < f(y^{(1)}) = -6,$$

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} - \delta e_1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = -7$.

$$f(y^{(2)} + \delta e_2) = -7 = f(y^{(2)}), \quad f(y^{(2)} - \delta e_2) = -3 > f(y^{(2)}),$$

故令 $y^{(3)} = y^{(2)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix} = x^{(3)}$.

退回到 $x^{(3)}$, 减小步长, 令 $\delta = \frac{1}{2}$, 进行第4轮探测:

令 $y^{(1)} = x^{(3)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(1)}) = -7$.

$$f(y^{(1)} + \delta e_1) = -6.75 > f(y^{(1)}), \quad f(y^{(1)} - \delta e_1) = -6.75 > f(y^{(1)}),$$

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$.

$$f(y^{(2)} + \delta e_2) = -7.5 < f(y^{(2)}) = -7,$$

故令 $y^{(3)} = y^{(2)} + \delta e_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 2 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(3)}) < f(x^{(3)})$. 令基点 $x^{(4)} = y^{(3)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 2 \end{bmatrix}$, 则 $f(x^{(4)}) =$

-7.5. 沿方向 $x^{(4)} - x^{(3)}$ 进行模式移动:

令 $y^{(4)} = x^{(4)} + \alpha(x^{(4)} - x^{(3)}) = 2x^{(4)} - x^{(3)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$, 则 $f(y^{(4)}) = -7$.

从 $y^{(3)}$ 出发, 进行第5轮探测:

$f(y^{(3)} + \delta e_1) = -7.75 < f(y^{(3)})$,

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} + \delta e_1 = \begin{bmatrix} 7 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = -7.75$.

$f(y^{(2)} + \delta e_2) = -6.75 > f(y^{(2)})$, $f(y^{(2)} - \delta e_2) = -7.75 = f(y^{(2)})$,

故令 $y^{(3)} = y^{(2)}$. 取基点 $x^{(5)} = y^{(3)} = \begin{bmatrix} 7 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$, 这时 $f(x^{(5)}) = -7.75$. 沿方向 $x^{(5)} - x^{(4)}$ 作模式

移动:

令 $y^{(1)} = x^{(5)} + \alpha(x^{(5)} - x^{(4)}) = 2x^{(5)} - x^{(4)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ 2 \end{bmatrix}$, 则 $f(y^{(1)}) = -7.5$.

从 $y^{(1)}$ 出发, 进行第6轮探测:

$f(y^{(1)} + \delta e_1) = -7.75 < f(y^{(1)})$,

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} + \delta e_1 = \begin{bmatrix} 9 \\ 2 \\ 5 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = -7.75$.

$f(y^{(2)} + \delta e_2) = -6.75 > f(y^{(2)})$, $f(y^{(2)} - \delta e_2) = -7.75 = f(y^{(2)})$,
故令 $y^{(3)} = y^{(2)}$, 这时 $f(y^{(3)}) = -7.75 = f(x^{(5)})$.

第7轮探测:

令 $\delta = \frac{1}{4}$, $y^{(1)} = x^{(5)} = \begin{bmatrix} 7 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$, 则 $f(y^{(1)}) = -7.75$.

$f(y^{(1)} + \delta e_1) = -7.9375 < f(y^{(1)})$,

故令 $y^{(2)} = y^{(1)} + \delta e_1 = \begin{bmatrix} 3.75 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = -7.9375$.

$f(y^{(2)} + \delta e_2) = -7.6875 > f(y^{(2)})$, $f(y^{(2)} - \delta e_2) = -7.9375 = f(y^{(2)})$,

故令 $y^{(3)} = y^{(2)}$, 这时 $f(y^{(3)}) < f(x^{(5)}) = -7.75$. 令 $x^{(6)} = y^{(3)} = \begin{bmatrix} 3.75 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$.

继续做下去, 可以得到更好的近似解. 易知问题的精确解 $\bar{x} = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$.

2. 用 Rosenbrock 方法解下列问题:

(1) $\min (x_2 - 2x_1)^2 + (x_2 - 2)^4$, 取初始点 $x^{(1)} = (3, 0)^T$, 初始步长

$$\delta_1^{(0)} = \delta_2^{(0)} = \frac{1}{10}, \quad \alpha = 2, \quad \beta = -\frac{1}{2}.$$

要求迭代两次.

(2) $\min x_1^2 + x_2^2 - 3x_1 - x_2 + 3$, 取初始点 $x^{(1)} = (0, 8)^T$, 初始步长

$$\delta_1^{(0)} = \delta_2^{(0)} = 1, \quad \alpha = 3, \quad \beta = -\frac{1}{2}.$$

解 (1) 记 $f(x) = (x_2 - 2x_1)^2 + (x_2 - 2)^4$.

第1轮探测:

$y^{(1)} = x^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$, $f(y^{(1)}) = f(x^{(1)}) = 52$, $d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$, $d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$,

$\delta_{11} = \delta_{21} = 0.1$, $f(y^{(1)} + \delta_{11}d^{(1)}) = 54.44 > f(y^{(1)})$, 故令 $\delta_{12} = -0.05$,

$y^{(2)} = y^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = 52$.

$f(y^{(2)} + \delta_{21}d^{(2)}) = 47.842 < f(y^{(2)})$, 故令 $\delta_{22} = 0.2$,

$y^{(3)} = y^{(2)} + \delta_{21}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0.1 \end{bmatrix}$.

第2轮探测:

$y^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0.1 \end{bmatrix}$, $f(y^{(1)}) = 47.842$, $\delta_{12} = -0.05$, $\delta_{22} = 0.2$.

$f(y^{(1)} + \delta_{12}d^{(1)}) = 46.672 < f(y^{(1)})$, 故令 $\delta_{13} = -0.1$,

$y^{(2)} = y^{(1)} + \delta_{12}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 2.95 \\ 0.1 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(2)}) = 46.672$.

$f(y^{(2)} + \delta_{22}d^{(2)}) = 39.712 < f(y^{(2)})$, 故令 $\delta_{23} = 0.4$,

$y^{(3)} = y^{(2)} + \delta_{22}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 2.95 \\ 0.3 \end{bmatrix}$, 这时 $f(y^{(3)}) = 39.712$.

第3轮探测:

$y^{(1)} = \begin{bmatrix} 2.95 \\ 0.3 \end{bmatrix}$, $f(y^{(1)}) = 39.712$, $\delta_{13} = -0.1$, $\delta_{23} = 0.4$.

$$\begin{aligned} f(y^{(1)} + \delta_{13}d^{(1)}) &= 37.512 < f(y^{(1)}), \quad \text{故令 } \delta_{14} = -0.2, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} + \delta_{13}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 2.85 \\ 0.3 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(2)}) = 37.512. \\ f(y^{(2)} + \delta_{23}d^{(2)}) &= 27.856 < f(y^{(2)}), \quad \text{故令 } \delta_{24} = 0.8, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} + \delta_{23}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 2.85 \\ 0.7 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(3)}) = 27.856. \end{aligned}$$

第4轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 2.85 \\ 0.7 \end{bmatrix}, \quad f(y^{(1)}) = 27.856, \quad \delta_{14} = -0.2, \quad \delta_{24} = 0.8, \\ f(y^{(1)} + \delta_{14}d^{(1)}) &= 24.016 < f(y^{(1)}), \quad \text{故令 } \delta_{15} = -0.4, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} + \delta_{14}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 2.65 \\ 0.7 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(2)}) = 24.016, \\ f(y^{(2)} + \delta_{24}d^{(2)}) &= 14.503 < f(y^{(2)}), \quad \text{故令 } \delta_{25} = 1.6, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} + \delta_{24}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 2.65 \\ 1.5 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(3)}) = 14.503. \end{aligned}$$

第5轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 2.65 \\ 1.5 \end{bmatrix}, \quad f(y^{(1)}) = 14.503, \quad \delta_{15} = -0.4, \quad \delta_{25} = 1.6, \\ f(y^{(1)} + \delta_{15}d^{(1)}) &= 9.063 < f(y^{(1)}), \quad \text{故令 } \delta_{16} = -0.8, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} + \delta_{15}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 2.25 \\ 1.5 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(2)}) = 9.063, \\ f(y^{(2)} + \delta_{25}d^{(2)}) &= 3.424 < f(y^{(2)}), \quad \text{故令 } \delta_{26} = 3.2, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} + \delta_{25}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 2.25 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(3)}) = 3.424. \end{aligned}$$

第6轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 2.25 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad f(y^{(1)}) = 3.424, \quad \delta_{16} = -0.8, \quad \delta_{26} = 3.2, \\ f(y^{(1)} + \delta_{16}d^{(1)}) &= 1.504 < f(y^{(1)}), \quad \text{故令 } \delta_{17} = -1.6, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} + \delta_{16}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(2)}) = 1.504, \\ f(y^{(2)} + \delta_{26}d^{(2)}) &= 353.440 > f(y^{(2)}), \quad \text{故令 } \delta_{27} = -1.6, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(3)}) = 1.504. \end{aligned}$$

第7轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad f(y^{(1)}) = 1.504, \quad \delta_{17} = -1.6, \quad \delta_{27} = -1.6, \\ f(y^{(1)} + \delta_{17}d^{(1)}) &= 13.024 > f(y^{(1)}), \quad \text{故令 } \delta_{18} = 0.8, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(2)}) = 1.504, \\ f(y^{(2)} + \delta_{27}d^{(2)}) &= 2.023 > f(y^{(2)}), \\ y^{(3)} &= y^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(y^{(3)}) = 1.504. \end{aligned}$$

沿两个方向探测均失败, $f(y^{(3)}) < f(x^{(1)})$, 令

$$x^{(2)} = y^{(3)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(x^{(2)}) = 1.504.$$

下面构造一组新的单位正交方向. 为此先求出沿每个方向移动步长的代数和. 由于

$$x^{(2)} - x^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1.55 \\ 3.1 \end{bmatrix},$$

沿 $d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 移动步长的代数和 $\lambda_1 = -1.55$, 沿 $d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 移动步长的代数和 $\lambda_2 = 3.1$. 再用

施密特正化方法构造一组新的标准正交基. 令

$$p^{(1)} = \lambda_1 d^{(1)} + \lambda_2 d^{(2)} = -1.55 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + 3.1 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1.55 \\ 3.1 \end{bmatrix},$$

$$p^{(2)} = \lambda_3 d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 3.1 \end{bmatrix}.$$

把 $p^{(1)}, p^{(2)}$ 正交化, 令

$$q^{(1)} = p^{(1)} = \begin{bmatrix} -1.55 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \quad q^{(2)} = p^{(2)} - \frac{p^{(2)T} q^{(1)}}{q^{(1)T} q^{(1)}} q^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.24 \\ 0.62 \end{bmatrix}.$$

再单位化, 令

$$d^{(1)} = \begin{bmatrix} -0.447 \\ 0.894 \end{bmatrix}, \quad d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0.894 \\ 0.447 \end{bmatrix}.$$

从探测得到的点 $x^{(2)}$ 出发, 沿着新的单位正交方向 $d^{(1)}, d^{(2)}$ 进行新一阶段的探测. 下面给出进一步探测过程.

第1轮探测:

$$\text{令 } y^{(1)} = x^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 1.504. \text{ 记 } \delta_{11} = \delta_{21} = 0.1, \alpha = 2, \beta = -0.5. \text{ 探测方向为}$$

$$d^{(1)} = \begin{bmatrix} -0.447 \\ 0.894 \end{bmatrix}, \quad d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0.894 \\ 0.447 \end{bmatrix}.$$

$$f(y^{(1)} + \delta_{11}d^{(1)}) = 2.142 > f(y^{(1)}), \quad \text{故令 } \delta_{12} = -0.05,$$

$$y^{(2)} = y^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 1.504.$$

$$f(y^{(2)} + \delta_{21}d^{(2)}) = 1.723 > f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{22} = -0.05,$$

$$y^{(3)} = y^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 1.504 = f(x^{(2)}), \text{ 继续探测.}$$

第2轮探测:

$$y^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.45 \\ 3.1 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 1.504, \delta_{12} = -0.05, \delta_{22} = -0.05.$$

$$f(y^{(1)} + \delta_{12}d^{(1)}) = 1.251 < f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{13} = -0.1,$$

$$y^{(2)} = y^{(1)} + \delta_{12}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.472 \\ 3.055 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 1.251.$$

$$f(y^{(2)} + \delta_{22}d^{(2)}) = 1.171 < f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{23} = -0.1,$$

$$y^{(3)} = y^{(2)} + \delta_{22}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.427 \\ 3.033 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 1.171.$$

第3轮探测:

$$y^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.427 \\ 3.033 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 1.171, \delta_{13} = -0.1, \delta_{23} = -0.1.$$

$$f(y^{(1)} + \delta_{13}d^{(1)}) = 0.794 < f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{14} = -0.2,$$

$$y^{(2)} = y^{(1)} + \delta_{13}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.472 \\ 2.944 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 0.794.$$

$$f(y^{(2)} + \delta_{23}d^{(2)}) = 0.671 < f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{24} = -0.2,$$

$$y^{(3)} = y^{(2)} + \delta_{23}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.383 \\ 2.899 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 0.671.$$

第4轮探测:

$$y^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.383 \\ 2.899 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 0.671, \delta_{14} = -0.2, \delta_{24} = -0.2.$$

$$f(y^{(1)} + \delta_{14}d^{(1)}) = 0.319 < f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{15} = -0.4,$$

$$y^{(2)} = y^{(1)} + \delta_{14}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.472 \\ 2.720 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 0.319.$$

$$f(y^{(2)} + \delta_{24}d^{(2)}) = 0.161 < f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{25} = -0.4,$$

$$y^{(3)} = y^{(2)} + \delta_{24}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.293 \\ 2.631 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 0.161.$$

第5轮探测:

$$y^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.293 \\ 2.631 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 0.161, \delta_{15} = -0.4, \delta_{25} = -0.4.$$

$$f(y^{(1)} + \delta_{15}d^{(1)}) = 0.456 > f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{16} = 0.2,$$

$$y^{(2)} = y^{(1)} = \begin{bmatrix} 1.293 \\ 2.631 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 0.161.$$

$$f(y^{(2)} + \delta_{25}d^{(2)}) = 0.380 > f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{26} = 0.2,$$

$$y^{(3)} = y^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.293 \\ 2.631 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 0.161.$$

沿两个方向探测均失败, $f(y^{(3)}) < f(x^{(2)}) = 1.504$, 根据算法规定, 需构造一组新的单位正交方向, 再进行新的探测阶段. 这里不再做下去. 至此, 得到近似解:

$$x^{(3)} = \begin{bmatrix} 1.293 \\ 2.631 \end{bmatrix}, f(x^{(3)}) = 0.161.$$

问题的精确解 $x^* = (1, 2)^T$.

(2) 记 $f(x) = x_1^2 + x_2^2 - 3x_1 - x_1x_2 + 3$, 取初始探测方向 $d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$. 初始点

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 8 \end{bmatrix}.$$

第1轮探测:

$$y^{(1)} = x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 8 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 67, \delta_{11} = \delta_{21} = 1, \alpha = 3, \beta = -\frac{1}{2}.$$

$$f(y^{(1)} + \delta_{11}d^{(1)}) = 57 < f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{12} = 3,$$

$$y^{(2)} = y^{(1)} + \delta_{11}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 8 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 57.$$

$$f(y^{(2)} + \delta_{21}d^{(2)}) = 73 > f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{22} = -0.5,$$

$$y^{(3)} = y^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 8 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 57.$$

第2轮探测:

$$y^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 8 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 57, \delta_{12} = 3, \delta_{22} = -0.5.$$

$$f(y^{(1)} + \delta_{12}d^{(1)}) = 39 < f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{13} = 9,$$

$$y^{(2)} = y^{(1)} + \delta_{12}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 39.$$

$$f(y^{(2)} + \delta_{22}d^{(2)}) = 33.25 < f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{23} = -1.5,$$

$$y^{(3)} = y^{(2)} + \delta_{22}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 7.5 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 33.25.$$

第3轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 4 \\ 7.5 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 33.25, \delta_{13} = 9, \delta_{23} = -1.5, \\ f(y^{(1)} + \delta_{13}d^{(1)}) &= 91.75 > f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{14} = -4.5, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 7.5 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 33.25, \\ f(y^{(2)} + \delta_{23}d^{(2)}) &= 19 < f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{24} = -4.5, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} + \delta_{23}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 6 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 19. \end{aligned}$$

第4轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 4 \\ 6 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 19, \delta_{14} = -4.5, \delta_{24} = -4.5, \\ f(y^{(1)} + \delta_{14}d^{(1)}) &= 43.75 > f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{15} = 2.25, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 6 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 19, \\ f(y^{(2)} + \delta_{24}d^{(2)}) &= 3.25 < f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{25} = -13.5, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} + \delta_{24}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1.5 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 3.25. \end{aligned}$$

第5轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 4 \\ 1.5 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 3.25, \delta_{15} = 2.25, \delta_{25} = -13.5, \\ f(y^{(1)} + \delta_{15}d^{(1)}) &= 16.188 > f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{16} = -1.125, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1.5 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 3.25, \\ f(y^{(2)} + \delta_{25}d^{(2)}) &= 199 > f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{26} = 6.75, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1.5 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 3.25. \end{aligned}$$

沿两个方向探测均失败, $f(y^{(3)}) < f(x^{(1)}) = 67$.

$$\text{令 } x^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1.5 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(x^{(2)}) = 3.25.$$

构造一组新的探测方向:

$$\lambda_1 = 1 + 3 = 4, \lambda_2 = -0.5 - 1.5 - 4.5 = -6.5.$$

令

$$p^{(1)} = \lambda_1 d^{(1)} + \lambda_2 d^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ -6.5 \end{bmatrix}, p^{(2)} = \lambda_2 d^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ -6.5 \end{bmatrix}.$$

把 $p^{(1)}, p^{(2)}$ 正交化, 令

$$q^{(1)} = p^{(1)} = \begin{bmatrix} 4 \\ -6.5 \end{bmatrix}, q^{(2)} = p^{(2)} - \frac{p^{(2)T} q^{(1)}}{q^{(1)T} q^{(1)}} q^{(1)} = \begin{bmatrix} -2.901 \\ -1.785 \end{bmatrix}.$$

再单位化, 令

$$d^{(1)} = \begin{bmatrix} 0.524 \\ -0.852 \end{bmatrix}, d^{(2)} = \begin{bmatrix} -0.852 \\ -0.524 \end{bmatrix}.$$

从探测得到的 $x^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1.5 \end{bmatrix}$ 出发, 沿着新构造的单位正交方向探测.

第1轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= x^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1.5 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 3.25, \delta_{11} = \delta_{21} = 1, \alpha = 3, \beta = -\frac{1}{2}, \\ f(y^{(1)} + \delta_{11}d^{(1)}) &= 7.383 > f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{12} = -0.5, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 1.5 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 3.25, \\ f(y^{(2)} + \delta_{21}d^{(2)}) &= 1.346 < f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{22} = 3, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} + \delta_{21}d^{(2)} = \begin{bmatrix} 3.148 \\ 0.976 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 1.346. \end{aligned}$$

第2轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 3.148 \\ 0.976 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 1.346, \delta_{12} = -0.5, \delta_{22} = 3, \\ f(y^{(1)} + \delta_{12}d^{(1)}) &= 0.590 < f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{13} = -1.5, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} + \delta_{12}d^{(1)} = \begin{bmatrix} 2.886 \\ 1.402 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 0.590, \\ f(y^{(2)} + \delta_{22}d^{(2)}) &= 2.204 > f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{23} = -1.5, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} = \begin{bmatrix} 2.886 \\ 1.402 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 0.590. \end{aligned}$$

第3轮探测:

$$\begin{aligned} y^{(1)} &= \begin{bmatrix} 2.886 \\ 1.402 \end{bmatrix}, f(y^{(1)}) = 0.590, \delta_{13} = -1.5, \delta_{23} = -1.5, \\ f(y^{(1)} + \delta_{13}d^{(1)}) &= 2.664 > f(y^{(1)}), \text{ 故令 } \delta_{14} = 0.75, \\ y^{(2)} &= y^{(1)} = \begin{bmatrix} 2.886 \\ 1.402 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(2)}) = 0.590, \\ f(y^{(2)} + \delta_{23}d^{(2)}) &= 3.523 > f(y^{(2)}), \text{ 故令 } \delta_{24} = 0.75, \\ y^{(3)} &= y^{(2)} = \begin{bmatrix} 2.886 \\ 1.402 \end{bmatrix}, \text{ 这时 } f(y^{(3)}) = 0.590. \end{aligned}$$

沿两个方向探测均失败, $f(y^{(3)}) < f(x^{(2)}) = 3.25$. 令

$$x^{(3)} = \begin{bmatrix} 2.886 \\ 1.402 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(x^{(3)}) = 0.590.$$

需构造新的单位正交方向, 再进行探测. 这里不再作下去. 近似解

$$x^{(3)} = \begin{bmatrix} 2.886 \\ 1.402 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(x^{(3)}) = 0.590.$$

实际上, 问题最优解

$$x^* = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad f(x^*) = 0.$$

3. 用单纯形搜索法求解下列问题:

(1) $\min 4(x_1 - 5)^2 + (x_2 - 6)^2$, 取初始单纯形的顶点

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 8 \\ 9 \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} 10 \\ 11 \end{bmatrix}, \quad x^{(3)} = \begin{bmatrix} 8 \\ 11 \end{bmatrix}.$$

取因子 $\alpha=1, \gamma=2, \beta=\frac{1}{2}$. 要求迭代4次.

(2) $\min (x_1 - 3)^2 + (x_2 - 2)^2 + (x_1 + x_2 - 4)^2$, 取初始单纯形的顶点

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 8 \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 9 \end{bmatrix}, \quad x^{(3)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 9 \end{bmatrix}.$$

取因子 $\alpha=1, \gamma=2, \beta=\frac{1}{2}$. 要求画出这个算法的进程.

解 (1) 第1次迭代:

$f(x^{(1)})=45, f(x^{(2)})=125, f(x^{(3)})=61$, 最高点 $x^{(h)}=x^{(2)}$, 次高点 $x^{(e)}=x^{(3)}$, 最低点 $x^{(l)}=x^{(1)}$. 线段 $x^{(1)}x^{(3)}$ 的中点为

$$\bar{x} = \frac{1}{2}(x^{(1)} + x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 8 \\ 10 \end{bmatrix},$$

最高点 $x^{(2)}$ 经过点 \bar{x} 的反射点为

$$x^{(4)} = \bar{x} + \alpha(\bar{x} - x^{(2)}) = \begin{bmatrix} 6 \\ 9 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(4)}) = 13 < f(x^{(l)}) = 45.$$

进行扩展, 令

$$x^{(5)} = \bar{x} + \gamma(x^{(4)} - \bar{x}) = \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(5)}) = 8 < f(x^{(4)}) = 13.$$

用扩展点 $x^{(5)}$ 取代最高点 $x^{(2)}$, 得到新的单纯形, 其顶点为

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 8 \\ 9 \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix}, \quad x^{(3)} = \begin{bmatrix} 8 \\ 11 \end{bmatrix}.$$

第2次迭代:

$f(x^{(1)})=45, f(x^{(2)})=8, f(x^{(3)})=61$. 最高点 $x^{(h)}=x^{(3)}$, 次高点 $x^{(e)}=x^{(1)}$, 最低点

$$x^{(l)}=x^{(2)}.$$

$$\bar{x} = \frac{1}{2}(x^{(1)} + x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 6 \\ 8.5 \end{bmatrix}.$$

最高点 $x^{(3)}$ 经过点 \bar{x} 的反射点为

$$x^{(4)} = \bar{x} + \alpha(\bar{x} - x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 4 \\ 6 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(4)}) = 4 < f(x^{(l)}) = 8.$$

进行扩展, 令

$$x^{(5)} = \bar{x} + \gamma(x^{(4)} - \bar{x}) = \begin{bmatrix} 2 \\ 3.5 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(5)}) = 42.25 > f(x^{(4)}) = 4.$$

用 $x^{(4)}$ 替换最高点 $x^{(3)}$, 得到新的单纯形, 顶点是

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 8 \\ 9 \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix}, \quad x^{(3)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 6 \end{bmatrix}.$$

第3次迭代:

$f(x^{(1)})=45, f(x^{(2)})=8, f(x^{(3)})=4$, 最高点 $x^{(h)}=x^{(1)}$, 次高点 $x^{(e)}=x^{(2)}$, 最低点 $x^{(l)}=x^{(3)}$.

$$\bar{x} = \frac{1}{2}(x^{(2)} + x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 4 \\ 7 \end{bmatrix}.$$

$x^{(1)}$ 经 \bar{x} 的反射点为

$$x^{(4)} = \bar{x} + \alpha(\bar{x} - x^{(1)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 5 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(4)}) = 101 > f(x^{(e)}) = 8.$$

由于 $\min\{f(x^{(1)}), f(x^{(4)})\} = f(x^{(1)}) = 45$, 将 $x^{(1)}$ 向 \bar{x} 压缩, 令

$$x^{(5)} = \bar{x} + \beta(x^{(1)} - \bar{x}) = \begin{bmatrix} 6 \\ 8 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(5)}) = 8 < f(x^{(1)}) = 45.$$

用 $x^{(5)}$ 替换 $x^{(1)}$, 得到新的单纯形, 其顶点记为

$$x^{(1)} = \begin{bmatrix} 6 \\ 8 \end{bmatrix}, \quad x^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix}, \quad x^{(3)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 6 \end{bmatrix}.$$

第4次迭代:

$f(x^{(1)})=8, f(x^{(2)})=8, f(x^{(3)})=4$. 由于 $x^{(1)}, x^{(2)}$ 两点函数值相等, 任取其一作为最高点, 不妨令 $x^{(h)}=x^{(1)}, x^{(2)}$ 的中点是

$$\bar{x} = \frac{1}{2}(x^{(2)} + x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 4 \\ 7 \end{bmatrix}.$$

$x^{(1)}$ 经 \bar{x} 的反射点为

$$x^{(4)} = \bar{x} + \alpha(\bar{x} - x^{(1)}) = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(4)}) = 36 > f(x^{(e)}) = 8.$$

由于 $\min\{f(x^{(1)}), f(x^{(4)})\} = f(x^{(1)})$, 将 $x^{(1)}$ 向 \bar{x} 压缩, 令

$$\mathbf{x}^{(5)} = \bar{\mathbf{x}} + \beta(\mathbf{x}^{(1)} - \bar{\mathbf{x}}) = \begin{bmatrix} 5 \\ 7.5 \end{bmatrix}, f(\mathbf{x}^{(5)}) = 2.25 < f(\mathbf{x}^{(1)}) = 8.$$

用 $\mathbf{x}^{(5)}$ 替换 $\mathbf{x}^{(1)}$, 得到新的单纯形, 其顶点记为

$$\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 5 \\ 7.5 \end{bmatrix}, \mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix}, \mathbf{x}^{(3)} = \begin{bmatrix} 4 \\ 6 \end{bmatrix}.$$

$$\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 5 \\ 7.5 \end{bmatrix} \text{ 作为近似解. 精确解 } \mathbf{x}^* = \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix}.$$

(2) 第2个问题与(1)题解法类似, 经多次迭代, 得到以下列3点为顶点的单纯形:

$$\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 2.53 \\ 1.938 \end{bmatrix}, \mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 2.655 \\ 1.688 \end{bmatrix}, \mathbf{x}^{(3)} = \begin{bmatrix} 2.81 \\ 1.375 \end{bmatrix}.$$

其中 $\mathbf{x}^{(2)}$ 可作为近似解, 函数值 $f(\mathbf{x}^{(2)}) = 0.334$. 精确解 $\mathbf{x}^* = \left(\frac{8}{3}, \frac{5}{3}\right)^T, f(\mathbf{x}^*) = \frac{1}{3}$. 由于迭

代进展比较缓慢, 迭代过程从略.

4. 用 Powell 方法解下列问题:

$$\min \frac{3}{2}x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2 - x_1x_2 - 2x_1,$$

取初始点和初始搜索方向分别为

$$\mathbf{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} -2 \\ 4 \end{bmatrix}, \mathbf{d}^{(1,1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{d}^{(1,2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

解 第1轮搜索:

记 $f(\mathbf{x}) = \frac{3}{2}x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2 - x_1x_2 - 2x_1$, 置 $\mathbf{x}^{(1,0)} = \mathbf{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} -2 \\ 4 \end{bmatrix}$. 从 $\mathbf{x}^{(1,0)}$ 出发, 沿 $\mathbf{d}^{(1,1)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(\mathbf{x}^{(1,0)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,1)}),$$

其中

$$\mathbf{x}^{(1,0)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,1)} = \begin{bmatrix} -2 + \lambda \\ 4 \end{bmatrix}.$$

记

$$\varphi(\lambda) = f(\mathbf{x}^{(1,0)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,1)}) = \frac{3}{2}(-2 + \lambda)^2 + 8 - 4(-2 + \lambda) - 2(-2 + \lambda).$$

令 $\varphi'(\lambda) = 3(-2 + \lambda) - 4 - 2 = 0$, 得 $\lambda_1 = 4$, 故

$$\mathbf{x}^{(1,1)} = \mathbf{x}^{(1,0)} + \lambda_1 \mathbf{d}^{(1,1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

再从 $\mathbf{x}^{(1,1)}$ 出发, 沿 $\mathbf{d}^{(1,2)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(\mathbf{x}^{(1,1)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,2)})$$

其中

$$\mathbf{x}^{(1,1)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,2)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 + \lambda \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = f(\mathbf{x}^{(1,1)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,2)}) = 6 + \frac{1}{2}(4 + \lambda)^2 - 2(4 + \lambda) - 4.$$

取 $\varphi'(\lambda) = (4 + \lambda) - 2 = 0$, 得 $\lambda_2 = -2$, 故

$$\mathbf{x}^{(1,2)} = \mathbf{x}^{(1,1)} + \lambda_1 \mathbf{d}^{(1,2)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

令

$$\mathbf{d}^{(1,3)} = \mathbf{x}^{(1,2)} - \mathbf{x}^{(1,0)} = \begin{bmatrix} 4 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

从 $\mathbf{x}^{(1,2)}$ 出发, 沿方向 $\mathbf{d}^{(1,3)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(\mathbf{x}^{(1,2)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,3)}),$$

其中

$$\mathbf{x}^{(1,2)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,3)} = \begin{bmatrix} 2 + 4\lambda \\ 2 - 2\lambda \end{bmatrix}.$$

令

$$\begin{aligned} \varphi(\lambda) &= f(\mathbf{x}^{(1,2)} + \lambda \mathbf{d}^{(1,3)}) \\ &= \frac{3}{2}(2 + 4\lambda)^2 + \frac{1}{2}(2 - 2\lambda)^2 - (2 + 4\lambda)(2 - 2\lambda) - 2(2 + 4\lambda), \end{aligned}$$

取 $\varphi'(\lambda) = 12(2 + 4\lambda) - 2(2 - 2\lambda) - 4(2 - 2\lambda) + 2(2 + 4\lambda) - 8 = 0$, 则得 $\lambda_3 = -\frac{2}{17}$, 经第1轮搜

索, 得到

$$\mathbf{x}^{(1)} = \mathbf{x}^{(1,2)} + \lambda_3 \mathbf{d}^{(1,3)} = \begin{bmatrix} \frac{26}{17} \\ \frac{38}{17} \end{bmatrix}.$$

第2轮搜索:

$$\mathbf{d}^{(2,1)} = \mathbf{d}^{(1,2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{d}^{(2,2)} = \mathbf{d}^{(1,3)} = \begin{bmatrix} 4 \\ -2 \end{bmatrix}, \mathbf{x}^{(2,0)} = \mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{26}{17} \\ \frac{38}{17} \end{bmatrix}.$$

从 $\mathbf{x}^{(2,0)}$ 出发, 沿 $\mathbf{d}^{(2,1)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(\mathbf{x}^{(2,0)} + \lambda \mathbf{d}^{(2,1)}),$$

其中

$$x^{(2,0)} + \lambda d^{(2,1)} = \begin{bmatrix} \frac{26}{17} \\ \frac{38}{17} \\ 1 \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{26}{17} \\ \frac{38}{17} + \lambda \\ 1 + \lambda \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = \frac{3}{2} \left(\frac{26}{17} \right)^2 + \frac{1}{2} \left(\frac{38}{17} + \lambda \right)^2 - \frac{26}{17} \left(\frac{38}{17} + \lambda \right) - 2 \times \frac{26}{17},$$

取 $\varphi'(\lambda) = \frac{38}{17} + \lambda - \frac{26}{17} = 0$, 得 $\lambda_1 = -\frac{12}{17}$, 故

$$x^{(2,1)} = x^{(2,0)} + \lambda_1 d^{(2,1)} = \begin{bmatrix} \frac{26}{17} \\ \frac{17}{17} \\ \frac{26}{17} \end{bmatrix}.$$

从 $x^{(2,1)}$ 出发, 沿 $d^{(2,2)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(2,1)} + \lambda d^{(2,2)}),$$

其中

$$x^{(2,1)} + \lambda d^{(2,2)} = \begin{bmatrix} \frac{26}{17} \\ \frac{17}{17} \\ \frac{26}{17} \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} 4 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{26}{17} + 4\lambda \\ \frac{17}{17} - 2\lambda \\ \frac{26}{17} - 2\lambda \end{bmatrix}.$$

令

$$\begin{aligned} \varphi(\lambda) &= f(x^{(2,1)} + \lambda d^{(2,2)}) \\ &= \frac{3}{2} \left(\frac{26}{17} + 4\lambda \right)^2 + \frac{1}{2} \left(\frac{26}{17} - 2\lambda \right)^2 - \left(\frac{26}{17} + 4\lambda \right) \left(\frac{26}{17} - 2\lambda \right) - 2 \left(\frac{26}{17} + 4\lambda \right), \end{aligned}$$

取 $\varphi'(\lambda) = 12 \left(\frac{26}{17} + 4\lambda \right) - 2 \left(\frac{26}{17} - 2\lambda \right) - 4 \left(\frac{26}{17} - 2\lambda \right) + 2 \left(\frac{26}{17} + 4\lambda \right) - 8 = 0$, 得到 $\lambda_2 = -\frac{18}{289}$, 故

$$x^{(2,2)} = \begin{bmatrix} \frac{370}{17^2} \\ \frac{478}{17^2} \\ \frac{1}{17^2} \end{bmatrix}.$$

由于

$$x^{(2,2)} - x^{(2,0)} = -\frac{24}{17^2} \begin{bmatrix} 3 \\ 7 \end{bmatrix},$$

$$\text{令 } d^{(2,3)} = \begin{bmatrix} 3 \\ 7 \end{bmatrix}.$$

从 $x^{(2,2)}$ 出发, 沿方向 $d^{(2,3)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(2,2)} + \lambda d^{(2,3)}),$$

其中

$$x^{(2,2)} + \lambda d^{(2,3)} = \begin{bmatrix} \frac{370}{17^2} + 3\lambda \\ \frac{478}{17^2} + 7\lambda \\ \frac{1}{17^2} \end{bmatrix}.$$

令 $\varphi(\lambda) = f(x^{(2,2)} + \lambda d^{(2,3)})$, 取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_3 = -\frac{27}{17^2}$, 故

$$x^{(2)} = x^{(2,3)} = x^{(2,2)} + \lambda_3 d^{(2,3)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

已经达到最优解 $x^* = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$, $f(x^*) = -1$.

5. 用改进的 Powell 方法解下列问题:

取初始点和初始搜索方向分别为

$$x^{(0)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 1 \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}, \quad d^{(1,1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad d^{(1,2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad d^{(1,3)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

解 第1轮搜索:

记 $f(x) = (-x_1 + x_2 + x_3)^2 + (x_1 - x_2 + x_3)^2 + (x_1 + x_2 - x_3)^2$, $x^{(1,0)} = x^{(0)}$, $f(x^{(1,0)}) = 2$. 从 $x^{(1,0)}$ 出发沿 $d^{(1,1)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(1,0)} + \lambda d^{(1,1)}),$$

其中

$$x^{(1,0)} + \lambda d^{(1,1)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} + \lambda \\ 1 \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(1,0)} + \lambda d^{(1,1)}) = (-\lambda + 1)^2 + \lambda^2 + (\lambda + 1)^2,$$

取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_1 = 0$, 因此

$$x^{(1,1)} = x^{(1,0)} + \lambda_1 d^{(1,1)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 1 \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(1,1)}) = 2.$$

从 $x^{(1,1)}$ 出发, 沿 $d^{(1,2)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(1,1)} + \lambda d^{(1,2)}),$$

其中

$$x^{(1,1)} + \lambda d^{(1,2)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 1 + \lambda \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(1,1)} + \lambda d^{(1,2)}) = (1 + \lambda)^2 + \lambda^2 + (1 + \lambda)^2,$$

取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_2 = -\frac{2}{3}$, 从而有

$$x^{(1,2)} = x^{(1,1)} + \lambda_2 d^{(1,2)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(1,2)}) = \frac{2}{3}.$$

从 $x^{(1,2)}$ 出发, 沿 $d^{(1,3)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(1,2)} + \lambda d^{(1,3)}),$$

其中

$$x^{(1,2)} + \lambda d^{(1,3)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} + \lambda \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(1,2)} + \lambda d^{(1,3)}) = \left(\frac{1}{3} + \lambda\right)^2 + \left(\frac{2}{3} + \lambda\right)^2 + \left(\frac{1}{3} - \lambda\right)^2,$$

取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_3 = -\frac{2}{9}$, 因此

$$x^{(1,3)} = x^{(1,2)} + \lambda_3 d^{(1,3)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{5}{18} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(1,3)}) = \frac{42}{81}.$$

令

$$d^{(1,4)} = x^{(1,3)} - x^{(1,0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{2}{3} \\ -\frac{2}{9} \end{bmatrix},$$

从 $x^{(1,0)}$ 出发, 沿方向 $d^{(1,4)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(1,0)} + \lambda d^{(1,4)}),$$

其中

$$x^{(1,0)} + \lambda d^{(1,4)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 1 - \frac{2}{3}\lambda \\ \frac{1}{2} - \frac{2}{9}\lambda \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(1,0)} + \lambda d^{(1,4)}) = \left(1 - \frac{8}{9}\lambda\right)^2 + \left(\frac{4}{9}\lambda\right)^2 + \left(1 - \frac{4}{9}\lambda\right)^2,$$

取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_4 = \frac{9}{8}$, 因此

$$x^{(1)} = x^{(1,0)} + \lambda_4 d^{(1,4)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(1)}) = \frac{1}{2}.$$

$$\begin{aligned} & \max\{f(x^{(1,0)}) - f(x^{(1,1)}), f(x^{(1,1)}) - f(x^{(1,2)}), f(x^{(1,2)}) - f(x^{(1,3)})\} \\ &= \max\left\{0, \frac{4}{3}, \frac{12}{81}\right\} \\ &= f(x^{(1,1)}) - f(x^{(1,2)}). \end{aligned}$$

$$\text{记 } x^{(2,0)} = x^{(1)}, \left[\frac{f(x^{(1,0)}) - f(x^{(2,0)})}{f(x^{(1,1)}) - f(x^{(1,2)})} \right]^{\frac{1}{2}} = \sqrt{\frac{9}{8}} < \lambda_4 = \frac{9}{8}.$$

第2轮搜索:

$$d^{(2,1)} = d^{(1,1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad d^{(2,2)} = d^{(1,3)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad d^{(2,3)} = d^{(1,4)} = \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{2}{3} \\ -\frac{2}{9} \end{bmatrix},$$

$$x^{(2,0)} = x^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(2,0)}) = \frac{1}{2}.$$

从 $x^{(2,0)}$ 出发, 沿 $d^{(2,1)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(2,0)} + \lambda d^{(2,1)}),$$

其中

$$x^{(2,0)} + \lambda d^{(2,1)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} + \lambda \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(2,0)} + \lambda d^{(2,1)}) = (-\lambda)^2 + \left(\frac{1}{2} + \lambda\right)^2 + \left(\frac{1}{2} + \lambda\right)^2,$$

取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_1 = -\frac{1}{3}$, 则

$$x^{(2,1)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(2,1)}) = \frac{1}{6}.$$

从 $x^{(2,1)}$ 出发, 沿 $d^{(2,2)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(2,1)} + \lambda d^{(2,2)}),$$

其中

$$x^{(2,1)} + \lambda d^{(2,2)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} + \lambda \\ \frac{1}{4} + \lambda \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(2,1)} + \lambda d^{(2,2)}) = \left(\frac{1}{3} + \lambda\right)^2 + \left(\frac{1}{6} + \lambda\right)^2 + \left(\frac{1}{6} - \lambda\right)^2,$$

取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_2 = -\frac{1}{9}$, 于是

$$x^{(2,2)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{5}{36} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(2,2)}) = \frac{7}{54}.$$

从 $x^{(2,2)}$ 出发, 沿 $d^{(2,3)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(2,2)} + \lambda d^{(2,3)}),$$

其中

$$x^{(2,2)} + \lambda d^{(2,3)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{5}{36} \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{2}{3} \\ -\frac{2}{9} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} - \frac{2}{3}\lambda \\ \frac{5}{36} - \frac{2}{9}\lambda \end{bmatrix}.$$

令

$$\varphi(\lambda) = f(x^{(2,2)} + \lambda d^{(2,3)}) = \left(\frac{2}{9} - \frac{8}{9}\lambda\right)^2 + \left(\frac{1}{18} + \frac{4}{9}\lambda\right)^2 + \left(\frac{5}{18} - \frac{4}{9}\lambda\right)^2,$$

取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_3 = \frac{1}{4}$, 因此

$$x^{(2,3)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{12} \\ \frac{1}{12} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(2,3)}) = \frac{1}{18}.$$

令

$$d^{(2,4)} = x^{(2,3)} - x^{(2,0)} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{6} \\ -\frac{1}{6} \end{bmatrix},$$

从 $x^{(2,0)}$ 出发, 沿 $d^{(2,4)}$ 搜索:

$$\min_{\lambda} f(x^{(2,0)} + \lambda d^{(2,4)}),$$

其中

第12章

$$x^{(2,0)} + \lambda d^{(2,4)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{6} \\ -\frac{1}{6} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} - \frac{1}{3}\lambda \\ \frac{1}{4} + \frac{1}{6}\lambda \\ \frac{1}{4} - \frac{1}{6}\lambda \end{bmatrix}.$$

令 $\varphi(\lambda) = f(x^{(2,0)} + \lambda d^{(2,4)}) = 2\left(\frac{1}{2} - \frac{1}{3}\lambda\right)^2$, 取 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_4 = \frac{3}{2}$, 因此

$$x^{(2)} = x^{(2,0)} + \lambda_4 d^{(2,4)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

已经达到最优解.

可行方向法题解

1. 对于下列每种情形, 写出在点 $x \in S$ 处的可行方向集:

(1) $S = \{x | Ax = b, x \geq 0\}$; (2) $S = \{x | Ax \leq b, Ex = e, x \geq 0\}$;

(3) $S = \{x | Ax \geq b, x \geq 0\}$.

解 答案如下:

(1) $\{d | Ad = 0, I_1 d \geq 0\}$;

(2) $\{d | A_1 d \leq 0, Ed = 0, I_1 d \geq 0\}$;

(3) $\{d | A_1 d \geq 0, I_1 d \geq 0\}$.

各式中, A_1 和 I_1 分别是 x 处起作用约束系数矩阵.

2. 考虑下列问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1^2 + x_1 x_2 + 2x_2^2 - 6x_1 - 2x_2 - 12x_3 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 2, \\ & -x_1 + 2x_2 \leq 3, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

求出在点 $\hat{x} = (1, 1, 0)^T$ 处的一个下降可行方向.

解 目标函数 $f(x) = x_1^2 + x_1 x_2 + 2x_2^2 - 6x_1 - 2x_2 - 12x_3$ 的梯度是

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 + x_2 - 6 \\ x_1 + 4x_2 - 2 \\ -12 \end{bmatrix}, \quad \text{故 } \nabla f(\hat{x}) = \begin{bmatrix} -3 \\ 3 \\ -12 \end{bmatrix}.$$

在 $\hat{x} = (1, 1, 0)^T$ 处起作用约束有

$$\begin{aligned} x_1 + x_2 + x_3 &= 2, \\ x_3 &\geq 0. \end{aligned}$$

在 \hat{x} 处可行方向满足下列条件:

$$\begin{cases} d_1 + d_2 + d_3 = 0, \\ d_3 \geq 0. \end{cases} \quad (1) \quad (2)$$

下降方向满足 $\nabla f(\hat{x})^T d < 0$, 即

$$-3d_1 + 3d_2 - 12d_3 < 0. \quad (3)$$

同时满足上述 3 个条件的方向是 \hat{x} 处下降可行方向. 如 $d = (0, -1, 1)^T$.

3. 用 Zoutendijk 方法求解下列问题:

$$(1) \min x_1^2 + 4x_2^2 - 34x_1 - 32x_2$$

$$\text{s. t. } 2x_1 + x_2 \leq 6,$$

$$x_2 \leq 2,$$

$$x_1, x_2 \geq 0,$$

取初始点 $x^{(0)} = (1, 2)^T$.

$$(2) \min x_1^2 + 2x_2^2 + 3x_3^2 + x_1x_2 - 2x_1x_3 + x_2x_3 - 4x_1 - 6x_2$$

$$\text{s. t. } x_1 + 2x_2 + x_3 \leq 4,$$

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

取初始可行点 $x^{(0)} = (0, 0, 0)^T$.

解 (1) 将问题写作:

$$\min x_1^2 + 4x_2^2 - 34x_1 - 32x_2$$

$$\text{s. t. } -2x_1 - x_2 \geq -6$$

$$-x_2 \geq -2$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

$$\text{目标函数的梯度 } \nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 - 34 \\ 8x_2 - 32 \end{bmatrix}.$$

第 1 次迭代:

在点 $x^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$, $\nabla f(x^{(0)}) = \begin{bmatrix} -32 \\ -16 \end{bmatrix}$, 起作用约束和不起作用约束的系数矩阵分别记为

$$A_1 = \begin{bmatrix} -2 & -1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \text{约束右端分别记为 } b_1 = \begin{bmatrix} -6 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

先在 $x^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ 处下降可行方向 $d = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix}$, 解下列线性规划问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & \nabla f(x^{(0)})^T d \\ \text{s. t.} \quad & A_1 d \geq 0, \\ & |d_1| \leq 1, \\ & |d_2| \leq 1. \end{aligned}$$

用单纯形方法, 求得

$$d^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

再从 $x^{(0)}$ 出发, 沿可行下降方向 $d^{(0)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x^{(0)} + \lambda d^{(0)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (1)$$

其中 λ_{\max} 是步长 λ 的上限. 为使后继点是可行点, λ 必须满足

$$A_2(x^{(0)} + \lambda d^{(0)}) \geq b_2.$$

记

$$\hat{d} = A_2 d^{(0)} = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \hat{b} = b_2 - A_2 x^{(0)} = \begin{bmatrix} -2 \\ -1 \\ -2 \end{bmatrix},$$

则

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ \frac{\hat{b}_i}{\hat{d}_i} \mid \hat{d}_i < 0 \right\} = \left\{ \frac{-2}{-2} \right\} = 1.$$

问题(1)即

$$\min (1 + \lambda)^2 - 34\lambda - 82$$

$$\text{s. t. } 0 \leq \lambda \leq 1.$$

解得 $\lambda_1 = 1$, 后继点

$$x^{(2)} = x^{(0)} + \lambda_1 d^{(0)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} -30 \\ -16 \end{bmatrix}.$$

第 2 次迭代:

在 $x^{(2)}$ 处起作用约束和不起作用约束系数矩阵分别记为

$$A_1 = \begin{bmatrix} -2 & -1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix},$$

相应的约束右端记为

$$b_1 = \begin{bmatrix} -6 \\ -2 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad b_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

求在 $x^{(2)}$ 处可行下降方向 $d = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix}$:

$$\begin{aligned} \min \quad & \nabla f(x^{(2)})^T d \\ \text{s. t.} \quad & A_1 d \geq 0, \\ & |d_1| \leq 1, \\ & |d_2| \leq 1. \end{aligned}$$

用单纯形方法求得 $d^{(2)} = (0, 0)^T$.

根据教材中定理 12.1.2, $x^{(2)} = (2, 2)^T$ 是 K-T 点. 由于给定问题是凸规划, 因此 $x^{(2)}$ 也是最优解, 最优值 $f_{\min} = -112$.

(2) 目标函数的梯度记为

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 + x_2 - 2x_3 - 4 \\ x_1 + 4x_2 + x_3 - 6 \\ -2x_1 + x_2 + 6x_3 \end{bmatrix}.$$

第 1 次迭代:

在点 $x^{(1)} = (0, 0, 0)^T$, 目标函数的梯度, 起作用约束系数矩阵, 不起作用约束系数矩阵及约束右端, 分别记为

$$\nabla f(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} -4 \\ -6 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad A_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad A_2 = [-1, -2, -1], \quad b_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad b_2 = -4.$$

先求在 $x^{(1)}$ 处下降可行方向 $d = (d_1, d_2, d_3)^T$:

$$\begin{aligned} \min \quad & \nabla f(x^{(1)})^T d \\ \text{s. t.} \quad & A_1 d \geq 0, \\ & |d_i| \leq 1, \quad i = 1, 2, 3. \end{aligned}$$

用单纯形方法, 求得下降可行方向

$$d^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

再从 $x^{(1)}$ 出发, 沿方向 $d^{(1)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (1)$$

其中 λ_{\max} 是步长 λ 的上限. 为保持可行性, λ 必须满足

$$A_2(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) \geq b_2.$$

记 $\hat{d} = A_2 d^{(1)} = -4, \hat{b} = b_2 - A_2 x^{(1)} = -4$, 则

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ \frac{\hat{b}_i}{\hat{d}_i} \mid \hat{d}_i < 0 \right\} = 1.$$

问题(1)即

$$\begin{aligned} \min \quad & 6\lambda^2 - 10\lambda \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq 1. \end{aligned}$$

解得 $\lambda_1 = \frac{5}{6}$. 后继点

$$x^{(2)} = x^{(1)} + \lambda_1 d^{(1)} = \begin{bmatrix} \frac{5}{6} \\ \frac{5}{6} \\ \frac{5}{6} \end{bmatrix}, \quad f(x^{(2)}) = -4.167.$$

第 2 次迭代:

在点 $x^{(2)} = (\frac{5}{6}, \frac{5}{6}, \frac{5}{6})^T$, 目标函数的梯度 $\nabla f(x^{(2)}) = (-\frac{19}{6}, -1, \frac{25}{6})^T$. 在 $x^{(2)}$ 无起作用约束, 因此令

$$d^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{19}{6} \\ 1 \\ -\frac{25}{6} \end{bmatrix}.$$

从 $x^{(2)}$ 出发, 沿最速下降方向 $d^{(2)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (2)$$

计算步长 λ 的上限 λ_{\max} .

$$A_2 = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad b_2 = \begin{bmatrix} -4 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \hat{d} = A_2 d^{(2)} = \begin{bmatrix} -1 \\ \frac{19}{6} \\ 1 \\ -\frac{25}{6} \end{bmatrix},$$

$$\hat{b} = b_2 - A_2 x^{(2)} = \begin{bmatrix} -\frac{2}{3} \\ -\frac{5}{6} \\ -\frac{5}{6} \\ -\frac{5}{6} \end{bmatrix},$$

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ \frac{\hat{b}_i}{\hat{d}_i} \mid \hat{d}_i < 0 \right\} = \min \left\{ \left(-\frac{2}{3} \right) / (-1), \left(-\frac{5}{6} \right) / \left(-\frac{25}{6} \right) \right\} = \frac{1}{5}.$$

问题(2)即

$$\begin{aligned} \min \quad & \varphi(\lambda) = f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \frac{1}{5}. \end{aligned}$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_2 = 0.159$, 后继点

$$x^{(3)} = x^{(2)} + \lambda_2 d^{(2)} = \begin{bmatrix} 1.337 \\ 0.992 \\ 0.171 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(3)}) = -6.418.$$

第3次迭代:

在点 $x^{(3)}$ 不存在起作用约束, 令

$$d^{(3)} = -\nabla f(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 0.676 \\ 0.524 \\ 0.656 \end{bmatrix}.$$

从 $x^{(3)}$ 出发, 沿 $d^{(3)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x^{(3)} + \lambda d^{(3)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (3)$$

求 λ_{\max} :

$$A_2 = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad b_2 = \begin{bmatrix} -4 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \hat{b} = b_2 - A_2 x^{(3)} = \begin{bmatrix} -0.508 \\ -1.337 \\ -0.992 \\ 0 \end{bmatrix},$$

$$\hat{d} = A_2 d^{(3)} = \begin{bmatrix} -2.38 \\ 0.676 \\ 0.524 \\ 0.656 \end{bmatrix}, \quad \lambda_{\max} = \min \left\{ \frac{\hat{b}_i}{\hat{d}_i} \mid \hat{d}_i < 0 \right\} = 0.213.$$

问题(3)即

$$\begin{aligned} \min \quad & \varphi(\lambda) = f(x^{(3)} + \lambda d^{(3)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq 0.213. \end{aligned}$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda_3 = 0.213$.

$$x^{(4)} = x^{(3)} + \lambda_3 d^{(3)} = \begin{bmatrix} 1.481 \\ 1.104 \\ 0.311 \end{bmatrix}, \quad f(x^{(4)}) = -6.570.$$

经3次迭代, 得近似解 $x^{(4)} = (1.481, 1.104, 0.311)^T$, 目标函数值 $f(x^{(4)}) = -6.570$. 不再迭代. 运用最优性条件, 求得问题的精确解 $x^* = (2, \frac{3}{4}, \frac{1}{2})^T$, $f_{\min} = -6.75$.

4. 用梯度投影法求解下列问题:

$$(1) \min (4-x_2)(x_1-3)^2$$

$$\begin{aligned} \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 \leq 3, \\ & x_1 \leq 2, \\ & x_2 \leq 2, \end{aligned}$$

$$(2) \min x_1^2 + x_2^2 + 2x_2 + 5$$

$$\begin{aligned} \text{s. t.} \quad & x_1 - 2x_2 \geq 0, \\ & x_1, x_2 \geq 0, \end{aligned}$$

取初始点 $x^{(0)} = (2, 0)^T$.

$$x_1, x_2 \geq 0,$$

取初始点 $x^{(0)} = (1, 2)^T$.

$$(3) \min x_1^2 + x_1 x_2 + 2x_2^2 - 6x_1 - 2x_2 - 12x_3$$

$$\begin{aligned} \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 2, \\ & x_1 - 2x_2 \geq -3, \end{aligned}$$

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

取初始点 $x^{(0)} = (1, 0, 1)^T$.

解 (1) 目标函数 $f(x) = (4-x_2)(x_1-3)^2$, 梯度

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2(x_1-3)(4-x_2) \\ -(x_1-3)^2 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

第1次迭代:

在点 $x^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ 处, 目标函数梯度为 $\nabla f(x^{(0)}) = \begin{bmatrix} -8 \\ -4 \end{bmatrix}$, 起作用约束和不起作用约束系数

矩阵, 相应的约束右端, 分别为

$$A_1 = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}, \quad A_2 = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad b_1 = \begin{bmatrix} -3 \\ -2 \end{bmatrix}, \quad b_2 = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

投影矩阵

$$P = I - A_1^T (A_1 A_1^T)^{-1} A_1 = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad d^{(0)} = -P \nabla f(x^{(0)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 4 \end{bmatrix},$$

$$w = (A_1 A_1^T)^{-1} A_1 \nabla f(x^{(0)}) = \begin{bmatrix} 8 \\ -4 \end{bmatrix}.$$

从 A_1 中去除第2行, 记为

$$\hat{A}_1 = [-1, -1].$$

投影矩阵

$$\hat{P} = I - \hat{A}_1^T (\hat{A}_1 \hat{A}_1^T)^{-1} \hat{A}_1 = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 2 & -2 \\ -1 & 2 \end{bmatrix},$$

投影方向

$$\hat{d}^{(1)} = -\hat{P} \nabla f(x^{(1)}) = -\begin{bmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -8 \\ -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix}.$$

从 $x^{(1)}$ 出发, 沿 $\hat{d}^{(1)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min & f(x^{(1)} + \lambda \hat{d}^{(1)}) \\ \text{s. t. } & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (1)$$

求步长上限 λ_{\max} :

$$\hat{b} = b_2 - A_2 x^{(1)} = \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \end{bmatrix}, \quad \hat{d} = A_2 \hat{d}^{(1)} = \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \end{bmatrix},$$

故

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ \frac{\hat{b}_i}{\hat{d}_i} \mid \hat{d}_i < 0 \right\} = \frac{1}{2}.$$

问题(1)即

$$\begin{aligned} \min & 8(\lambda + 2)(\lambda - 1)^2 \\ \text{s. t. } & 0 \leq \lambda \leq \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

得到沿 $\hat{d}^{(1)}$ 方向搜索步长 $\lambda_1 = \frac{1}{2}$, 后继点

$$x^{(2)} = x^{(1)} + \lambda_1 \hat{d}^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(x^{(2)}) = 3.$$

第2次迭代:

在点 $x^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$ 处有

$$\nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} -6 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad A_1 = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}, \quad A_2 = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad b_1 = \begin{bmatrix} -3 \\ -2 \end{bmatrix}, \quad b_2 = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

投影矩阵

$$P = I - A_1^T (A_1 A_1^T)^{-1} A_1 = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix},$$

$$\hat{d}^{(2)} = -P \nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad w = (A_1 A_1^T)^{-1} A_1 \nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} 1 \\ 5 \end{bmatrix} > 0,$$

$x^{(2)} = (2, 1)^T$ 是 K-T 点, 满足最优解的二阶充分条件, 因此也是最优解. $f_{\min} = 3$.

(2) 在点 $x^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}$ 处, 目标函数梯度、起作用约束及不起作用约束的系数矩阵、相应的

约束右端分别为

$$\nabla f(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad A_1 = [0, 1], \quad A_2 = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad b_1 = 0, \quad b_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

投影矩阵

$$P = I - A_1^T (A_1 A_1^T)^{-1} A_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

搜索方向

$$d^{(1)} = -P \nabla f(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} -4 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

从 $x^{(1)}$ 出发, 沿 $d^{(1)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min & f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) \\ \text{s. t. } & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (1)$$

求步长 λ 的上限 λ_{\max} :

$$\hat{b} = b_2 - A_2 x^{(1)} = \begin{bmatrix} -2 \\ -2 \end{bmatrix}, \quad \hat{d} = A_2 d^{(1)} = \begin{bmatrix} -4 \\ -4 \end{bmatrix},$$

故

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ \frac{\hat{b}_i}{\hat{d}_i} \mid \hat{d}_i < 0 \right\} = \frac{1}{2}.$$

问题(1)即

$$\begin{aligned} \min & (2 - 4\lambda)^2 + 5 \\ \text{s. t. } & 0 \leq \lambda \leq \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

求得步长 $\lambda_1 = \frac{1}{2}$, 后继点

$$x^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(x^{(2)}) = 5.$$

由于目标函数等值线是以 $(0, -1)$ 为中心的一族同心圆, 因此 $x^{(2)} = (0, 0)^T$ 已是最优解.

(3) 第1次迭代:

在点 $x^{(1)} = (1, 0, 1)^T$ 处, 目标函数梯度、不等式约束中起作用约束和不起作用约束的系数矩阵及右端、等式约束系数矩阵、起作用约束系数矩阵分别为:

$$\nabla f(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} -4 \\ -1 \\ -12 \end{bmatrix}, \quad A_1 = [0, 1, 0], \quad A_2 = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

$$b_1 = 0, \quad b_2 = \begin{bmatrix} -3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad E = [1, 1, 1], \quad M = \begin{bmatrix} A_1 \\ E \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

投影矩阵

$$P = I - M^T(MM^T)^{-1}M = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix}.$$

搜索方向

$$d^{(1)} = -P \nabla f(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} -4 \\ 0 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

从 $x^{(1)}$ 出发, 沿 $d^{(1)}$ 搜索:

$$\min f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)})$$

$$\text{s. t. } 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}.$$

求步长上限 λ_{\max} :

$$\hat{b} = b_2 - A_2 x^{(1)} = \begin{bmatrix} -4 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \hat{a} = A_2 d^{(1)} = \begin{bmatrix} -4 \\ -4 \\ 4 \end{bmatrix},$$

故

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ \frac{\hat{b}_i}{\hat{a}_i} \mid \hat{a}_i < 0 \right\} = \frac{1}{4}.$$

问题(1)即

$$\min \varphi(\lambda) = f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)})$$

$$\text{s. t. } 0 \leq \lambda \leq \frac{1}{4}.$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 则得 $\lambda = 1$. 取搜索步长 $\lambda_1 = \frac{1}{4}$.

后继点

$$x^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \text{这时 } f(x^{(2)}) = -24.$$

第2次迭代:

在点 $x^{(2)}$ 处, 有

$$\nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} -6 \\ -2 \\ -12 \end{bmatrix}, \quad A_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad A_2 = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

投影矩阵

$$b_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad b_2 = \begin{bmatrix} -3 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad E = [1 \quad 1 \quad 1], \quad M = \begin{bmatrix} A_1 \\ E \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

$$P = I - M^T(MM^T)^{-1}M = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

令

$$d^{(2)} = -P \nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}^T, \quad w = (MM^T)^{-1}M \nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} 6 \\ 10 \\ -12 \end{bmatrix},$$

其中 $u = \begin{bmatrix} 6 \\ 10 \end{bmatrix} \geq 0$, 因此 $x^{(2)} = (0, 0, 2)^T$ 是 K-T 点. 由于是凸规划, K-T 点就是最优解, 最优

目标函数值 $f_{\min} = -24$.

5. 用既约梯度法求解下列问题:

$$(1) \min 2x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 - 4x_1 - 6x_2 \quad (2) \min (x_1 - 2)^2 + (x_2 - 2)^2$$

$$\text{s. t. } x_1 + x_2 + x_3 = 2, \quad \text{s. t. } x_1 + x_2 \leq 2,$$

$$x_1 + 5x_2 = 5, \quad x_1, x_2 \geq 0,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4, \quad \text{取初始点 } x^{(0)} = (1, 0)^T.$$

取初始点 $x^{(0)} = (1, 0, 1, 4)^T$.

解 (1) $f(x_1, x_2, x_3, x_4) = 2x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 - 4x_1 - 6x_2, \nabla f(x) = (4x_1 - 2x_2 - 4,$

$$-2x_1 + 4x_2 - 6, 0, 0)^T, \text{等式约束系数矩阵 } A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 5 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

第1次迭代:

先求既约梯度. 在 $x^{(0)} = (1, 0, 1, 4)^T$, 目标函数的梯度为 $\nabla f(x^{(0)}) = (0, -8, 0, 0)^T$. 取基

$$x_B^{(0)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad \nabla_{x_B} f(x) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix},$$

$$\text{非基变量 } x_N^{(0)} = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, N = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 5 & 0 \end{bmatrix}, \nabla_{x_N} f(x) = \begin{bmatrix} -8 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

既约梯度

$$r(x_N^{(1)}) = \nabla_{x_N} f(x) - (B^{-1}N)^T \nabla_{x_B} f(x) = \begin{bmatrix} -8 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

$$\text{令 } d_N^{(1)} = \begin{bmatrix} d_2 \\ d_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 0 \end{bmatrix}, d_B^{(1)} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_4 \end{bmatrix} = -B^{-1}Nd_N^{(1)} = \begin{bmatrix} -8 \\ -32 \end{bmatrix}.$$

搜索方向 $d^{(1)} = [-8, 8, 0, -32]^T$. 从 $x^{(1)}$ 出发, 沿方向 $d^{(1)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (1)$$

其中步长上限

$$\lambda_{\max} = \left\{ -\frac{x_j^{(1)}}{d_j^{(1)}} \mid d_j^{(1)} < 0 \right\} = \min \left\{ -\frac{1}{-8}, -\frac{4}{-32} \right\} = \frac{1}{8}.$$

问题(1)即

$$\begin{aligned} \min \quad & \varphi(\lambda) = f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \frac{1}{8}. \end{aligned}$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 解得 $\lambda = \frac{1}{12} < \frac{1}{8}$, 令步长 $\lambda_1 = \frac{1}{12}$, 后继点

$$x^{(2)} = x^{(1)} + \lambda_1 d^{(1)} = \left[\frac{1}{3}, \frac{2}{3}, 1, \frac{4}{3} \right]^T, \quad \text{这时 } f(x^{(2)}) = -\frac{14}{3}.$$

第2次迭代:

$$x^{(2)} = \left[\frac{1}{3}, \frac{2}{3}, 1, \frac{4}{3} \right]^T, \quad \nabla f(x^{(2)}) = [-4, -4, 0, 0]^T.$$

令

$$\begin{aligned} x_B^{(2)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \nabla_{x_B} f(x) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ x_N^{(2)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad N = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 5 \end{bmatrix}, \quad \nabla_{x_N} f(x) = \begin{bmatrix} -4 \\ -4 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

既约梯度

$$r(x_N^{(2)}) = \nabla_{x_N} f(x) - (B^{-1}N)^T \nabla_{x_B} f(x) = \begin{bmatrix} -4 \\ -4 \end{bmatrix}.$$

下面确定搜索方向, 令

$$d_N^{(2)} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 4 \end{bmatrix}, \quad d_B^{(2)} = \begin{bmatrix} d_3 \\ d_4 \end{bmatrix} = -B^{-1}Nd_N^{(2)} = \begin{bmatrix} -8 \\ -24 \end{bmatrix}.$$

搜索方向 $d^{(2)} = [4, 4, -8, -24]^T$. 从 $x^{(2)}$ 出发, 沿 $d^{(2)}$ 搜索:

$$\min \quad f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)})$$

其中步长上限

$$\text{s. t.} \quad 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}.$$

(2)

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ -\frac{x_j^{(2)}}{d_j^{(2)}} \mid d_j^{(2)} < 0 \right\} = \frac{1}{18}.$$

问题(2)即

$$\begin{aligned} \min \quad & \varphi(\lambda) = f(x^{(2)} + \lambda d^{(2)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \frac{1}{18}. \end{aligned}$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda = \frac{1}{2} > \frac{1}{18}$, 因此令 $\lambda_2 = \frac{1}{18}$, 后继点

$$x^{(3)} = x^{(2)} + \lambda_2 d^{(2)} = \left(\frac{5}{9}, \frac{8}{9}, \frac{5}{9}, 0 \right)^T, \quad \text{这时 } f(x^{(3)}) = -6.346.$$

第3次迭代:

$$x^{(3)} = \left(\frac{5}{9}, \frac{8}{9}, \frac{5}{9}, 0 \right)^T, \quad \nabla f(x^{(3)}) = \left[-\frac{32}{9}, -\frac{32}{9}, 0, 0 \right]^T.$$

令

$$\begin{aligned} x_B^{(3)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 5 \\ 8 \\ 9 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 5 \end{bmatrix}, \quad \nabla_{x_B} f(x) = \begin{bmatrix} -\frac{32}{9} \\ -\frac{32}{9} \end{bmatrix}, \\ x_N^{(3)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 5 \\ 9 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad N = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \nabla_{x_N} f(x) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

既约梯度

$$r(x_N^{(3)}) = \nabla_{x_N} f(x) - (B^{-1}N)^T \nabla_{x_B} f(x) = \begin{bmatrix} \frac{32}{9} \\ 0 \end{bmatrix}.$$

由于 $x_3 = \frac{5}{9} > 0$, 在搜索方向中应令 $d_3 = -\frac{32}{9}$, 因此令

$$d_N^{(3)} = \begin{bmatrix} d_3 \\ d_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{32}{9} \\ 0 \end{bmatrix}, \quad d_B^{(3)} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix} = -B^{-1}Nd_N^{(3)} = \begin{bmatrix} \frac{40}{9} \\ -\frac{8}{9} \end{bmatrix}.$$

搜索方向 $d^{(3)} = \left[\frac{40}{9}, -\frac{8}{9}, -\frac{32}{9}, 0 \right]^T$. 从 $x^{(3)}$ 出发, 沿 $d^{(3)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x^{(3)} + \lambda d^{(3)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (3)$$

其中步长上限

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ -\frac{x_j^{(3)}}{d_j^{(3)}} \mid d_j^{(3)} < 0 \right\} = \frac{5}{32}.$$

问题(3)即

$$\begin{aligned} \min \quad & \varphi(\lambda) = f(x^{(3)} + \lambda d^{(3)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \frac{5}{32}. \end{aligned}$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 解得 $\lambda = \frac{4}{31} < \frac{5}{32}$, 令 $\lambda_3 = \frac{4}{31}$, 后继点

$$x^{(4)} = x^{(3)} + \lambda_3 d^{(3)} = \left(\frac{35}{31}, \frac{24}{31}, 0 \right)^T, \quad \text{这时 } f(x^{(4)}) = -7.16.$$

第4次迭代:

$$x^{(4)} = \left(\frac{35}{31}, \frac{24}{31}, 0 \right)^T, \quad \nabla f(x^{(4)}) = \left[-\frac{32}{31}, -\frac{160}{31}, 0, 0 \right]^T.$$

令

$$x_B^{(4)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{35}{31} \\ \frac{24}{31} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 5 \end{bmatrix}, \quad \nabla_B f(x) = \begin{bmatrix} -\frac{32}{31} \\ -\frac{160}{31} \end{bmatrix},$$

$$x_N^{(4)} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{3}{31} \\ 0 \end{bmatrix}, \quad N = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \nabla_N f(x) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

既约梯度

$$r(x_N^{(4)}) = \nabla_N f(x) - (B^{-1}N)^T \nabla_B f(x) = \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{32}{31} \end{bmatrix}.$$

由于 $x_4^{(4)} = 0$, 搜索方向 $d^{(4)}$ 中应令 $d_4 = 0$, 因此

$$d_N^{(4)} = \begin{bmatrix} d_3 \\ d_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad d_B^{(4)} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix} = -B^{-1}Nd_N^{(4)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

搜索方向 $d^{(4)} = [0, 0, 0, 0]^T$, 因此 $x^{(4)}$ 是 K-T 点. 由于给定问题是凸规划, 因此 $x^{(4)}$ 就是最优解, 最优值 $f_{\min} = -7.161$.

(2) 引进松弛变量 x_3 , 将(2)题化为

$$\begin{aligned} \min \quad & (x_1 - 2)^2 + (x_2 - 2)^2 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 2, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

初始点 $x^{(0)} = (1, 0, 1)^T$, $f(x^{(0)}) = 5$. 目标函数的梯度为 $\nabla f(x) = [2(x_1 - 2), 2(x_2 - 2), 0]^T$.

第1次迭代:

$$x^{(0)} = (1, 0, 1)^T, \quad \nabla f(x^{(0)}) = [-2, -4, 0]^T.$$

令

$$\begin{aligned} x_B^{(0)} &= x_1 = 1, \quad B = [1], \quad \nabla_B f(x) = [-2], \\ x_N &= \begin{bmatrix} x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad N = [1, 1], \quad \nabla_N f(x) = \begin{bmatrix} -4 \\ 0 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

既约梯度

$$r(x_N^{(0)}) = \nabla_N f(x) - (B^{-1}N)^T \nabla_B f(x) = \begin{bmatrix} -4 \\ 0 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}(-2) = \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

$$\text{令 } d_N^{(0)} = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix}, d_B^{(0)} = -B^{-1}Nd_N^{(0)} = 0.$$

搜索方向 $d^{(0)} = [0, 2, -2]^T$. 从 $x^{(0)}$ 出发, 沿 $d^{(0)}$ 搜索:

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x^{(0)} + \lambda d^{(0)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \lambda_{\max}. \end{aligned} \quad (1)$$

其中步长上限

$$\lambda_{\max} = \min \left\{ -\frac{x_j^{(0)}}{d_j^{(0)}} \mid d_j^{(0)} < 0 \right\} = \frac{1}{2}.$$

问题(1)即

$$\begin{aligned} \min \quad & \varphi(\lambda) = f(x^{(0)} + \lambda d^{(0)}) \\ \text{s. t.} \quad & 0 \leq \lambda \leq \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

$$x^{(0)} + \lambda d^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + \lambda \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2\lambda \\ 1-2\lambda \end{bmatrix},$$

$$\varphi(\lambda) = 1 + (2\lambda - 2)^2.$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得到 $\lambda = 1 > \frac{1}{2}$. 令 $\lambda_1 = \frac{1}{2}$, 后继点 $x^{(2)} = (1, 1, 0)^T$, $f(x^{(2)}) = 2$.

第2次迭代:

$$x^{(2)} = (1, 1, 0)^T, \quad \nabla f(x^{(2)}) = [-2, -2, 0]^T.$$

令

$$\begin{aligned} x_B^{(2)} &= x_1 = 1, \quad B = [1], \quad \nabla_B f(x) = -2, \\ x_N^{(2)} &= \begin{bmatrix} x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad N = [1, 1], \quad \nabla_N f(x) = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

既约梯度

$$r(x_N^{(2)}) = \nabla_N f(x) - (B^{-1}N)^T \nabla_B f(x) = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

由于 $x^{(2)} = (1, 1, 0)^T$ 中 $x_3^{(2)} = 0$, 因此令

$$d_N^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, d_B^{(2)} = -BND_N^{(2)} = 0, d^{(2)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

$x^{(2)}$ 是 K-T 点, 由于给定问题是凸规划, 因此 $\bar{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 是最优解, $f_{\min} = 2$.

6. 用 Frank-Wolfe 方法求解下列问题:

$$(1) \min x_1^2 + x_2^2 - x_1x_2 - 2x_1 + 3x_2 \quad (2) \min x_1^2 + 2x_2^2 - x_1x_2 + 4x_2 + 4$$

$$\text{s.t. } x_1 + x_2 + x_3 = 3, \quad \text{s.t. } x_1 + x_2 + x_3 = 5,$$

$$x_1 + 5x_2 + x_4 = 6, \quad x_1, x_2, x_3 \geq 0,$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4, \quad \text{取初始点 } x^{(1)} = (1, 1, 3)^T.$$

取初始点 $x^{(1)} = (2, 0, 1, 4)^T$, 迭代 2 次.

解 (1) 令 $f(x) = x_1^2 + x_2^2 - x_1x_2 - 2x_1 + 3x_2$, 则 $\nabla f(x) = (2x_1 - x_2 - 2, -x_1 + 2x_2 + 3, 0, 0)^T$, 可行域记作 S.

第 1 次迭代:

$$x^{(1)} = (2, 0, 1, 4)^T, \quad \nabla f(x^{(1)}) = (2, 1, 0, 0)^T.$$

先解线性规划, 确定搜索方向:

$$\min \nabla f(x^{(1)})^T x \\ \text{s.t. } x \in S.$$

上式即

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 3, \\ & x_1 + 5x_2 + x_4 = 6, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

线性规划最优解 $y^{(1)} = (0, 0, 3, 6)^T$.

令搜索方向

$$d^{(1)} = y^{(1)} - x^{(1)} = (-2, 0, 2, 2)^T,$$

则 $\nabla f(x^{(1)})^T d^{(1)} = -4$.

从 $x^{(1)}$ 出发, 沿 $d^{(1)}$ 搜索:

$$\min \varphi(\lambda) = f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) \\ \text{s.t. } 0 \leq \lambda \leq 1.$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 得 $\lambda = \frac{1}{2}$, 令步长 $\lambda_1 = \frac{1}{2}$, 得到

$$x^{(2)} = x^{(1)} + \lambda_1 d^{(1)} = (1, 0, 2, 5)^T, \quad \text{这时 } f(x^{(2)}) = -1.$$

第 2 次迭代:

$$x^{(2)} = (1, 0, 2, 5)^T, \quad \nabla f(x^{(2)}) = (0, 2, 0, 0)^T.$$

解线性规划, 确定搜索方向:

$$\min \nabla f(x^{(2)})^T x \\ \text{s.t. } x \in S.$$

上式即

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 3, \\ & x_1 + 5x_2 + x_4 = 6, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

线性规划最优解 $y^{(2)} = (0, 0, 3, 6)^T$.

令搜索方向

$$d^{(2)} = y^{(2)} - x^{(2)} = (-1, 0, 1, 1)^T,$$

则 $\nabla f(x^{(2)})^T d^{(2)} = 0$.

$x^{(2)} = (1, 0, 2, 5)^T$ 是 K-T 点, 由于给定问题是凸规划, 因此也是最优解.

(2) 令 $f(x) = x_1^2 + 2x_2^2 - x_1x_2 + 4x_2 + 4$, 则 $\nabla f(x) = (2x_1 - x_2, -x_1 + 4x_2 + 4, 0)^T$, 可行域记作 S.

第 1 次迭代:

$$x^{(1)} = (1, 1, 3)^T, \quad \nabla f(x^{(1)}) = (1, 7, 0)^T.$$

先解线性规划, 确定搜索方向:

$$\min \nabla f(x^{(1)})^T x \\ \text{s.t. } x \in S.$$

上式即

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 + 7x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 5, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

线性规划最优解 $y^{(1)} = (0, 0, 5)^T$.

令搜索方向

$$d^{(1)} = y^{(1)} - x^{(1)} = [-1, -1, 2]^T,$$

则 $\nabla f(x^{(1)})^T d^{(1)} = -8$.

从 $x^{(1)}$ 出发, 沿 $d^{(1)}$ 搜索:

$$\min \varphi(\lambda) = f(x^{(1)} + \lambda d^{(1)}) \\ \text{s.t. } 0 \leq \lambda \leq 1.$$

令 $\varphi'(\lambda) = 0$, 解得 $\lambda = 2$, 为保持可行性, 令步长 $\lambda_1 = 1$, 则

$$x^{(2)} = x^{(1)} + \lambda_1 d^{(1)} = (0, 0, 5)^T, \quad f(x^{(2)}) = 4.$$

第 2 次迭代:

$$x^{(2)} = (0, 0, 5)^T, \quad \nabla f(x^{(2)}) = [0, 4, 0]^T.$$

解线性规划, 确定搜索方向:

$$\begin{aligned} \min \quad & \nabla f(x^{(2)})^T x \\ \text{s.t.} \quad & x \in S. \end{aligned}$$

上式即

$$\begin{aligned} \min \quad & 4x_2 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 5, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

线性规划最优解 $y^{(2)} = (0, 0, 5)^T$.

令 $d^{(2)} = y^{(2)} - x^{(2)} = (0, 0, 0)^T$, 则 $\nabla f(x^{(2)})^T d^{(2)} = 0$, $x^{(2)} = (0, 0, 5)^T$ 是 K-T 点, 也是最优解.

7. 考虑约束 $Ax \leq b$, 令 $P = I - A_1^T(A_1 A_1^T)^{-1}A_1$, 其中 A_1 的每一行是在已知点 \hat{x} 处的紧约束的梯度, 试解释下列各式的几何意义:

- (1) $P \nabla f(\hat{x}) = 0$;
- (2) $P \nabla f(\hat{x}) = \nabla f(\hat{x})$;
- (3) $P \nabla f(\hat{x}) \neq 0$.

解 (1) $P \nabla f(\hat{x})$ 是向量 $\nabla f(\hat{x})$ 在矩阵 A_1 的零空间上的投影, $P \nabla f(\hat{x}) = 0$ 表明 $\nabla f(\hat{x})$ 在 A_1 的零空间上的投影为零向量, 因此在 \hat{x} 处不存在下降可行方向.

(2) $P \nabla f(\hat{x}) = \nabla f(\hat{x})$ 表示 $\nabla f(\hat{x})$ 在 A_1 的零空间上的投影等于 $\nabla f(\hat{x})$, 因此 $\nabla f(\hat{x})$ 在 A_1 的零空间上.

(3) $P \nabla f(\hat{x}) \neq 0$, 表明 $\nabla f(\hat{x})$ 在 A_1 的零空间上的投影不等于零向量, 因此 $d = -P \nabla f(\hat{x})$ 是 \hat{x} 处下降可行方向.

8. 考虑问题

$$\begin{aligned} \min \quad & f(x) \\ \text{s.t.} \quad & g_i(x) \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m, \\ & h_j(x) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, l. \end{aligned}$$

设 \hat{x} 是可行点, $I = \{i | g_i(\hat{x}) = 0\}$. 证明 \hat{x} 为 K-T 点的充要条件是下列问题的目标函数的最优值为零:

$$\begin{aligned} \min \quad & \nabla f(\hat{x})^T d \\ \text{s.t.} \quad & \nabla g_i(\hat{x})^T d \geq 0, \quad i \in I, \\ & \nabla h_j(\hat{x})^T d = 0, \quad j = 1, 2, \dots, l, \\ & -1 \leq d_j \leq 1, \quad j = 1, 2, \dots, n. \end{aligned}$$

证 证 \hat{x} 为 K-T 点的充要条件是存在乘子 $w_i \geq 0 (i \in I)$ 和 $v_j (j = 1, 2, \dots, l)$, 使得

$$\nabla f(\hat{x}) - \sum_{i \in I} w_i \nabla g_i(\hat{x}) - \sum_{j=1}^l v_j \nabla h_j(\hat{x}) = 0. \quad (1)$$

记 $A_1 = [\nabla g_{i_1}(\hat{x}), \nabla g_{i_2}(\hat{x}), \dots, \nabla g_{i_l}(\hat{x})]$, $w = (w_1, w_2, \dots, w_l)^T$, $B = [\nabla h_1(\hat{x}), \nabla h_2(\hat{x}), \dots, \nabla h_l(\hat{x})]$, $v = (v_1, v_2, \dots, v_l)^T = p - q$, $p \geq 0, q \geq 0$. (1) 式可写成

$$(-A_1, -B, B) \begin{bmatrix} w \\ p \\ q \end{bmatrix} = -\nabla f(\hat{x}), \quad \begin{bmatrix} w \\ p \\ q \end{bmatrix} \geq 0. \quad (2)$$

根据 Farkas 定理(参看定理 1.4.6), 系统(2)有解的充要条件是系统

$$\begin{bmatrix} -A_1^T \\ -B^T \\ B^T \end{bmatrix} d \leq 0, \quad -\nabla f(\hat{x})^T d > 0. \quad (3)$$

无解, 即

$$\begin{cases} \nabla f(\hat{x})^T d < 0, \\ A_1^T d \geq 0, \\ B^T d = 0 \end{cases}$$

无解. 因此线性规划的最优值为零.

惩罚函数法题解

1. 用外点法求解下列问题:

- (1) $\min x_1^2 + x_2^2$
s. t. $x_2 = 1$;
(2) $\min x_1^2 + x_2^2$
s. t. $x_1 + x_2 - 1 = 0$;
(3) $\min -x_1 - x_2$
s. t. $1 - x_1^2 - x_2^2 = 0$;
(4) $\min x_1^2 + x_2^2$
s. t. $2x_1 + x_2 - 2 \leq 0$,
 $x_2 \geq 1$;
(5) $\min -x_1 x_2 x_3$
s. t. $72 - x_1 - 2x_2 - 2x_3 = 0$.

解 (1) 记 $f(x) = x_1^2 + x_2^2, h(x) = x_2 - 1$, 定义罚函数

$$F(x, \sigma) = f(x) + \sigma h^2(x) = x_1^2 + x_2^2 + \sigma(x_2 - 1)^2, \quad \sigma > 0, \text{ 很大.}$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_1} = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_2} = 0, \end{cases}$$

即

$$\begin{cases} 2x_1 = 0, \\ 2x_2 + 2\sigma(x_2 - 1) = 0. \end{cases}$$

解得

$$\bar{x}_\sigma = \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{\sigma}{1+\sigma} \end{bmatrix}, \quad \text{令 } \sigma \rightarrow +\infty, \text{ 则 } \bar{x}_\sigma \rightarrow \bar{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

 \bar{x} 为最优解, 最优值 $f_{\min} = 1$.(2) 记 $f(x) = x_1^2 + x_2^2, h(x) = x_1 + x_2 - 1$. 定义罚函数

$$F(x, \sigma) = f(x) + \sigma h^2(x) = x_1^2 + x_2^2 + \sigma(x_1 + x_2 - 1)^2, \quad \sigma > 0, \text{ 很大.}$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_1} = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_2} = 0, \end{cases}$$

即

$$\begin{cases} 2x_1 + 2\sigma(x_1 + x_2 - 1) = 0, \\ 2x_2 + 2\sigma(x_1 + x_2 - 1) = 0. \end{cases}$$

解得

$$\bar{x}_\sigma = \begin{bmatrix} \frac{\sigma}{1+2\sigma} \\ \frac{\sigma}{1+2\sigma} \end{bmatrix}, \quad \text{令 } \sigma \rightarrow +\infty, \text{ 则 } \bar{x}_\sigma \rightarrow \bar{x} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}.$$

 \bar{x} 为最优解, 最优值 $f_{\min} = \frac{1}{2}$.(3) 记 $f(x) = -x_1 - x_2, h(x) = 1 - x_1^2 - x_2^2$. 定义罚函数

$$F(x, \sigma) = f(x) + \sigma h^2(x) = -x_1 - x_2 + \sigma(1 - x_1^2 - x_2^2)^2, \quad \sigma > 0, \text{ 很大.}$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_1} = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_2} = 0, \end{cases}$$

即

$$\begin{cases} -1 - 4\sigma x_1(1 - x_1^2 - x_2^2) = 0, \\ -1 - 4\sigma x_2(1 - x_1^2 - x_2^2) = 0. \end{cases}$$

当点 x 不在可行域上时, $1 - x_1^2 - x_2^2 \neq 0$, 由上式得 $x_1 = x_2$, 代入上式, 则有

$$8\sigma x_1^3 - 4\sigma x_1 - 1 = 0,$$

即

$$2x_1^3 - x_1 = \frac{1}{4\sigma}.$$

由于有界闭域上的连续函数存在极小点, 可令 $\sigma \rightarrow +\infty$, 则

$$2\bar{x}_1^3 - \bar{x}_1 = 0.$$

从而得到最小值点: $\bar{x} = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)^T$, 最小值 $f_{\min} = -\sqrt{2}$.

(4) 记 $f(x) = x_1^2 + x_2^2, g_1(x) = -2x_1 - x_2 + 2, g_2(x) = x_2 - 1$, 定义罚函数:

$$F(x, \sigma) = x_1^2 + x_2^2 + \sigma[(\max\{0, 2x_1 - x_2 + 2\})^2 + (\max\{0, 1 - x_2\})^2]$$

下面, 分作 4 种情形, 分别求解:

① 若极小点是可行域的内点, 令

$$\begin{cases} \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_1} = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_2} = 0. \end{cases}$$

解得 $\bar{x} = (0, 0)^T$, \bar{x} 不是可行解.

② 若极小点在可行域的两条边界线上, 则取

$$F(x, \sigma) = x_1^2 + x_2^2 + \sigma(-2x_1 - x_2 + 2)^2 + \sigma(x_2 - 1)^2.$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_1} = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_2} = 0, \end{cases}$$

即

$$\begin{cases} 2x_1 - 4\sigma(-2x_1 - x_2 + 2) = 0, \\ 2x_2 - 2\sigma(-2x_1 - x_2 + 2) + 2\sigma(x_2 - 1) = 0. \end{cases}$$

解得

$$x(\sigma) = \left(\frac{4\sigma + 2\sigma^2}{1 + 6\sigma + 4\sigma^2}, \frac{3\sigma + 4\sigma^2}{1 + 6\sigma + 4\sigma^2} \right)^T.$$

令 $\sigma \rightarrow +\infty$, 得到 $\bar{x} = \left(\frac{1}{2}, 1 \right)^T$. \bar{x} 是可行点, 但不是 K-T 点.

③ 若极小点在可行域的第 1 条边界上, 则取

$$F(x, \sigma) = x_1^2 + x_2^2 + \sigma(-2x_1 - x_2 + 2)^2.$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_1} = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_2} = 0, \end{cases}$$

即

$$\begin{cases} 2x_1 - 4\sigma(-2x_1 - x_2 + 2) = 0, \\ 2x_2 - 2\sigma(-2x_1 - x_2 + 2) = 0. \end{cases}$$

解得

$$x(\sigma) = \left(\frac{4\sigma}{1 + 5\sigma}, \frac{2\sigma}{1 + 5\sigma} \right)^T.$$

令 $\sigma \rightarrow +\infty$, 得 $\bar{x} = \left(\frac{4}{5}, \frac{2}{5} \right)^T$, 不是可行解.

④ 若极小点在可行域的第 2 条边界上, 取

$$F(x, \sigma) = x_1^2 + x_2^2 + \sigma(x_2 - 1)^2.$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_1} = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_2} = 0, \end{cases}$$

即

$$\begin{cases} 2x_1 = 0, \\ 2x_2 + 2\sigma(x_2 - 1) = 0. \end{cases}$$

解得

$$x(\sigma) = \left(0, \frac{\sigma}{1 + \sigma} \right)^T.$$

令 $\sigma \rightarrow +\infty$, 得到 $\bar{x} = (0, 1)^T$. 经检验, \bar{x} 是可行解, 也是 K-T 点. 由于给定问题是凸规划, 因此 \bar{x} 是最优解, 最优值 $f_{\min} = 1$.

(5) 记 $f(x) = -x_1x_2x_3, h(x) = 72 - x_1 - 2x_2 - 2x_3$. 定义罚函数

$$F(x, \sigma) = f(x) + \sigma h^2(x) = -x_1x_2x_3 + \sigma(72 - x_1 - 2x_2 - 2x_3)^2, \sigma > 0.$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_1} = -x_2x_3 - 2\sigma(72 - x_1 - 2x_2 - 2x_3) = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_2} = -x_1x_3 - 4\sigma(72 - x_1 - 2x_2 - 2x_3) = 0, \\ \frac{\partial F(x, \sigma)}{\partial x_3} = -x_1x_2 - 4\sigma(72 - x_1 - 2x_2 - 2x_3) = 0. \end{cases}$$

解非线性方程组, 得解

$$\bar{x}(\sigma) = \begin{bmatrix} 12(\sigma - \sqrt{\sigma^2 - 4\sigma}) \\ 6(\sigma - \sqrt{\sigma^2 - 4\sigma}) \\ 6(\sigma - \sqrt{\sigma^2 - 4\sigma}) \end{bmatrix}.$$

令 $\sigma \rightarrow +\infty$, 得到 $\bar{x} = (24, 12, 12)^T$, 易知 \bar{x} 是 K-T 点, 且满足二阶充分条件, 因此是最优解, 最优值 $f_{\min} = -3456$.

2. 考虑下列非线性规划问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1^3 + x_2^3 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 = 1. \end{aligned}$$

(1) 求问题的最优解;

(2) 定义罚函数

$$F(x, \sigma) = x_1^3 + x_2^3 + \sigma(x_1 + x_2 - 1)^2,$$

讨论能否通过求约束无约束问题

$$\min F(x, \sigma),$$

来获得原来约束问题的最优解? 为什么?

解 (1) 将 $x_2 = 1 - x_1$ 代入目标函数, 化成无约束问题:

$$\min f(x_1) = 3x_1^3 - 3x_1 + 1.$$

令 $f'(x_1) = 6x_1 - 3 = 0$, 得到 $x_1 = \frac{1}{2}$. 约束问题的最优解 $\bar{x} = \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)^T$, $f_{\min} = \frac{1}{4}$.

(2) 不能通过解 $\min F(x, \sigma)$ 来获得约束问题的最优解. 因为不满足所有无约束问题最优解含于紧集的条件.

3. 用内点法求解下列问题:

$$\begin{aligned} (1) \quad & \min x \\ & \text{s. t. } x \geq 1; \end{aligned} \quad \begin{aligned} (2) \quad & \min (x+1)^2 \\ & \text{s. t. } x \geq 0. \end{aligned}$$

解 (1) 定义障碍函数

$$G(x, r_k) = x + \frac{r_k}{x-1},$$

解下列问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & G(x, r_k) \\ \text{s. t. } \quad & x \in \text{int } S, \end{aligned}$$

其中 $S = \{x | x-1 \geq 0\}$, r_k 是罚因子, $r_k > 0$, 很小. 令

$$\frac{dG(x, r_k)}{dx} = 1 - \frac{r_k}{(x-1)^2} = 0,$$

解得 $x_k = 1 + \sqrt{r_k}$. 令 $r_k \rightarrow 0$, 得到 $\bar{x} = 1$, \bar{x} 是最优解, 最优值 $f_{\min} = 1$.

(2) 定义障碍函数

$$G(x, r_k) = (x+1)^2 - r_k \ln x,$$

其中 $r_k > 0$, 很小. 解下列问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & G(x, r_k) \\ \text{s. t. } \quad & x \in \text{int } S, \end{aligned}$$

其中 $S = \{x | x \geq 0\}$. 令

$$\frac{dG(x, r_k)}{dx} = 2(x+1) - \frac{r_k}{x} = 0,$$

得解

$$x_k = \frac{1}{2}(-1 + \sqrt{1+2r_k}).$$

令 $r_k \rightarrow 0$, 则 $x_k \rightarrow \bar{x} = 0$, \bar{x} 是最优解, 最优值 $f_{\min} = 1$.

4. 考虑下列问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 x_2 \\ \text{s. t. } \quad & g(x) = -2x_1 + x_2 + 3 \geq 0. \end{aligned}$$

(1) 用二阶最优性条件证明点

$$\bar{x} = \begin{bmatrix} \frac{3}{4} \\ \frac{3}{2} \end{bmatrix}$$

是局部最优解. 并说明它是否为全局最优解?

(2) 定义障碍函数为

$$G(x, r) = x_1 x_2 - r \ln g(x),$$

试用内点法求解此问题, 并说明内点法产生的序列趋向点 \bar{x} .

解 (1) 在点 \bar{x} , 目标函数和约束函数的梯度分别是

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_1 \end{bmatrix}_{\bar{x}} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ \frac{3}{4} \end{bmatrix}, \quad \nabla g(\bar{x}) = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \end{bmatrix},$$

$g(x) \geq 0$ 是起作用约束. 令

$$\begin{bmatrix} -\frac{3}{2} \\ \frac{3}{4} \end{bmatrix} - w \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix},$$

解得 $w = \frac{3}{4} > 0$, 因此 \bar{x} 是 K-T 点.

取 Lagrange 函数

$$L(x, w) = x_1 x_2 - w(-2x_1 + x_2 + 3),$$

则

$$\nabla_x^2 L(x, w) = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}.$$

令

$$\nabla g(\bar{x})^T d = [-2, 1] \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix} = 0, \text{ 则 } d_2 = 2d_1.$$

方向集

$$G = \left\{ d = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \end{bmatrix} \mid -2d_1 + d_2 = 0, d \neq 0 \right\} = \left\{ d \mid d = d_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}, d_1 \neq 0 \right\}.$$

$\forall d \in G$, 有

$$d^T \nabla_x^2 L(\bar{x}, w) d = 4d_1^2 > 0.$$

因此 $\bar{x} = \left(\frac{3}{4}, -\frac{3}{2} \right)^T$ 是严格局部最优解. 显然, \bar{x} 不是全局最优解.

(2) 对于障碍函数

$$G(x, r) = x_1 x_2 - r \ln(-2x_1 + x_2 + 3),$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial G(x, r)}{\partial x_1} = x_2 + \frac{-2r}{-2x_1 + x_2 + 3} = 0, \\ \frac{\partial G(x, r)}{\partial x_2} = x_1 - \frac{r}{-2x_1 + x_2 + 3} = 0. \end{cases}$$

此方程组的解为

$$\bar{x}(r) = \left(\frac{3 + \sqrt{9 - 16r}}{8}, -\frac{3 + \sqrt{9 - 16r}}{4} \right)^T.$$

令 $r \rightarrow 0$, 则

$$\bar{x}(r) \rightarrow \bar{x} = \left(\frac{3}{4}, -\frac{3}{2} \right)^T.$$

5. 用乘子法求解下列问题:

$$(1) \min x_1^2 + x_2^2$$

$$\text{s. t. } x_1 \geq 1;$$

$$(2) \min x_1 + \frac{1}{3}(x_2 + 1)^2$$

$$\text{s. t. } x_1 \geq 0,$$

$$x_2 \geq 1.$$

解 (1) 定义增广 Lagrange 函数

$$\Phi(x, w, \sigma) = x_1^2 + x_2^2 + \frac{1}{2\sigma} [(\max\{0, w - \sigma(x_1 - 1)\})^2 - w^2]$$

$$= \begin{cases} x_1^2 + x_2^2 + \frac{1}{2\sigma} \{ [w - \sigma(x_1 - 1)]^2 - w^2 \}, & x_1 - 1 \leq \frac{w}{\sigma}, \\ x_1^2 + x_2^2 - \frac{w^2}{2\sigma}, & x_1 - 1 > \frac{w}{\sigma}, \end{cases}$$

则

$$\frac{\partial \Phi}{\partial x_1} = \begin{cases} 2x_1 - [w - \sigma(x_1 - 1)], & x_1 - 1 \leq \frac{w}{\sigma}, \\ 2x_1, & x_1 - 1 > \frac{w}{\sigma}, \end{cases}$$

$$\frac{\partial \Phi}{\partial x_2} = 2x_2.$$

设第 k 次迭代取乘子 $w^{(k)}, \sigma$, 求 $\Phi(x, w^{(k)}, \sigma)$ 的极小点. 令

$$\begin{cases} \frac{\partial \Phi}{\partial x_1} = 2x_1 - [w^{(k)} - \sigma(x_1 - 1)] = 0, \\ \frac{\partial \Phi}{\partial x_2} = 2x_2 = 0, \end{cases}$$

解得

$$x^{(k)} = \begin{bmatrix} x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{w^{(k)} + \sigma}{2 + \sigma} \\ 0 \end{bmatrix}.$$

修改 $w^{(k)}$, 令

$$w^{(k+1)} = \max\{0, w^{(k)} - \sigma(x_1^{(k)} - 1)\} = \frac{2(w^{(k)} + \sigma)}{2 + \sigma}.$$

当 $w^{(k)} < 2$ 时, $w^{(k+1)} - w^{(k)} = \frac{\sigma(2 - w^{(k)})}{2 + \sigma} > 0$, 因此 $\{w^{(k)}\}$ 是单调增加有上界的数列, 必有极限. 当 $k \rightarrow \infty$ 时, $w^{(k)} \rightarrow 2, x^{(k)} \rightarrow \bar{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$. \bar{x} 为最优解, 最优值 $f_{\min} = 1$.

(2) 定义增广 Lagrange 函数

$$\begin{aligned} \Phi(x, w, \sigma) &= f(x) + \frac{1}{2\sigma} [(\max\{0, w_1 - \sigma g_1(x)\})^2 - w_1^2] \\ &\quad + (\max\{0, w_2 - \sigma g_2(x)\})^2 - w_2^2 \\ &= x_1 + \frac{1}{3}(x_2 + 1)^2 + \frac{1}{2\sigma} [(\max\{0, w_1 - \sigma x_1\})^2 \\ &\quad - w_1^2] + (\max\{0, w_2 - \sigma(x_2 - 1)\})^2 - w_2^2 \end{aligned}$$

则

$$\frac{\partial \Phi}{\partial x_1} = \begin{cases} 1 - (w_1 - \sigma x_1), & x_1 \leq \frac{w_1}{\sigma}, \\ 1, & x_1 > \frac{w_1}{\sigma}, \end{cases}$$

$$\frac{\partial \Phi}{\partial x_2} = \begin{cases} \frac{2}{3}(x_2 + 1) - [w_2 - \sigma(x_2 - 1)], & x_2 - 1 \leq \frac{w_2}{\sigma}, \\ \frac{2}{3}(x_2 + 1), & x_2 - 1 > \frac{w_2}{\sigma}. \end{cases}$$

第 k 次迭代中, 令

$$\frac{\partial \Phi}{\partial x_1} = 0, \quad \frac{\partial \Phi}{\partial x_2} = 0,$$

即

$$\begin{cases} 1 - (w_1^{(k)} - \sigma x_1) = 0, \\ \frac{2}{3}(x_2 + 1) - [w_2^{(k)} - \sigma(x_2 - 1)] = 0, \end{cases}$$

解得

$$\mathbf{x}^{(k)} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{w_1^{(k)} - 1}{\sigma} \\ \frac{3w_2^{(k)} + 3\sigma - 2}{2 + 3\sigma} \end{bmatrix}.$$

修正乘子 $w^{(k)}$, 令

$$\begin{aligned} w_1^{(k+1)} &= \max\{0, w_1^{(k)} - \sigma x_1^{(k)}\} = 1, \\ w_2^{(k+1)} &= \max\left\{0, w_2^{(k)} - \sigma\left(\frac{3w_2^{(k)} + 3\sigma - 2}{2 + 3\sigma} - 1\right)\right\} = \frac{2(w_2^{(k)} + 2\sigma)}{2 + 3\sigma}. \end{aligned}$$

当 $w_2^{(k)} < \frac{4}{3}$ 时, 数列 $\{w_2^{(k)}\}$ 单调增加有上界, 必有极限. 当 $k \rightarrow \infty$ 时, $w_2^{(k)} \rightarrow \frac{4}{3}$, 因此最优

乘子 $\bar{w} = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{4}{3} \end{bmatrix}$. 最优解如下:

$$\bar{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad f_{\min} = \frac{4}{3}.$$

二次规划题解

1. 用 Lagrange 方法求解下列问题:

- (1) $\min 2x_1^2 + x_2^2 + x_1x_2 - x_1 - x_2$
 s. t. $x_1 + x_2 = 1$;
 (2) $\min \frac{3}{2}x_1^2 - x_1x_2 + x_2^2 - x_2x_3 + \frac{1}{2}x_3^2 + x_1 + x_2 + x_3$
 s. t. $x_1 + 2x_2 + x_3 = 4$.

解 (1) 定义 Lagrange 函数

$$L(\mathbf{x}, \lambda) = 2x_1^2 + x_2^2 + x_1x_2 - x_1 - x_2 - \lambda(x_1 + x_2 - 1),$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial L(\mathbf{x}, \lambda)}{\partial x_1} = 4x_1 + x_2 - 1 - \lambda = 0, \\ \frac{\partial L(\mathbf{x}, \lambda)}{\partial x_2} = x_1 + 2x_2 - 1 - \lambda = 0, \\ \frac{\partial L(\mathbf{x}, \lambda)}{\partial \lambda} = -(x_1 + x_2 - 1) = 0, \end{cases}$$

解得最优解

$$\bar{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{4} \\ \frac{3}{4} \end{bmatrix}, \quad \text{Lagrange 乘子 } \lambda = \frac{3}{4}.$$

(2) 定义 Lagrange 函数

$$L(\mathbf{x}, \lambda) = \frac{3}{2}x_1^2 - x_1x_2 + x_2^2 - x_2x_3 + \frac{1}{2}x_3^2 + x_1 + x_2 + x_3 - \lambda(x_1 + 2x_2 + x_3 - 4),$$

令

$$\begin{cases} \frac{\partial L(x, \lambda)}{\partial x_1} = 3x_1 - x_2 + 1 - \lambda = 0, \\ \frac{\partial L(x, \lambda)}{\partial x_2} = -x_1 + 2x_2 - x_3 + 1 - 2\lambda = 0, \\ \frac{\partial L(x, \lambda)}{\partial x_3} = -x_2 + x_3 + 1 - \lambda = 0, \\ \frac{\partial L(x, \lambda)}{\partial \lambda} = -x_1 - 2x_2 - x_3 + 4 = 0, \end{cases}$$

求得最优解

$$\bar{x} = (x_1, x_2, x_3)^T = \left(\frac{7}{18}, \frac{11}{9}, \frac{7}{6}\right)^T, \quad \lambda = \frac{17}{18}.$$

2. 用起作用集方法求解下列问题:

$$\begin{aligned} (1) \quad & \min \quad 9x_1^2 + 9x_2^2 - 30x_1 - 72x_2 \\ & \text{s. t.} \quad -2x_1 - x_2 \geq -4, \\ & \quad \quad x_1, x_2 \geq 0, \end{aligned} \quad \begin{aligned} (2) \quad & \min \quad x_1^2 - x_1x_2 + x_2^2 - 3x_1 \\ & \text{s. t.} \quad -x_1 - x_2 \geq -2, \\ & \quad \quad x_1, x_2 \geq 0, \end{aligned}$$

取初始可行点 $x^{(0)} = (0, 0)^T$.

取初始可行点 $x^{(0)} = (0, 0)^T$.

解 (1) 记 $f(x) = 9x_1^2 + 9x_2^2 - 30x_1 - 72x_2$, 则

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 18x_1 - 30 \\ 18x_2 - 72 \end{bmatrix}, \quad H = \nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 18 & 0 \\ 0 & 18 \end{bmatrix}, \quad H^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{18} & 0 \\ 0 & \frac{1}{18} \end{bmatrix}.$$

$$\text{约束系数矩阵 } A = \begin{bmatrix} a^{(1)} \\ a^{(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \text{约束右端向量 } b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

第1次迭代:

$$\text{初始点 } x^{(0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, g_1 = \nabla f(x^{(0)}) = \begin{bmatrix} -30 \\ -72 \end{bmatrix}, \text{起作用约束集 } I_1^{(0)} = \{2, 3\}, A_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

$$\text{求校正量 } \delta = \begin{bmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \end{bmatrix}:$$

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{2} \delta^T H \delta + \nabla f(x^{(0)})^T \delta \\ \text{s. t.} \quad & A_1 \delta = 0. \end{aligned}$$

即

$$\begin{aligned} \min \quad & 9\delta_1^2 + 9\delta_2^2 - 30\delta_1 - 72\delta_2 \\ \text{s. t.} \quad & \delta_1 = 0, \\ & \delta_2 = 0. \end{aligned} \quad (1)$$

解得 $\bar{\delta} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$. 下面判别 $x^{(0)}$ 是否为最优解.

计算 Lagrange 乘子

$$\lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{bmatrix} = (A_1 H^{-1} A_1^T)^{-1} A_1 H^{-1} g_1 = \begin{bmatrix} -30 \\ -72 \end{bmatrix},$$

$x^{(0)}$ 还不是最优解. 从(1)式中去掉第2个约束, 置 $I_2^{(0)} = \{2\}$, 再求校正量:

$$\begin{aligned} \min \quad & 9\delta_1^2 + 9\delta_2^2 - 30\delta_1 - 72\delta_2 \\ \text{s. t.} \quad & \delta_1 = 0. \end{aligned}$$

解得 $\bar{\delta} = \begin{bmatrix} 0 \\ 4 \end{bmatrix}$. 令

$$d^{(0)} = \bar{\delta} = \begin{bmatrix} 0 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

从 $x^{(0)}$ 出发, 沿 $d^{(0)}$ 搜索, 令

$$x^{(2)} = x^{(0)} + \alpha_1 d^{(0)}.$$

取步长 $\alpha_1 = \min\{1, \hat{\alpha}_1\}$, 其中

$$\hat{\alpha}_1 = \min \left\{ \frac{b_i - a^{(0)} x^{(0)}}{a^{(0)} d^{(0)}} \mid i \notin I_2^{(0)}, a^{(0)} d^{(0)} < 0 \right\} = \frac{b_1 - a^{(0)} x^{(0)}}{a^{(0)} d^{(0)}} = 1.$$

令 $\alpha_1 = 1$, 得点

$$x^{(2)} = x^{(0)} + \alpha_1 d^{(0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

在 $x^{(2)}$ 起作用约束集为 $I_3^{(0)} = \{1, 2\}$.

第2次迭代:

$$\text{初始点 } x^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 4 \end{bmatrix}, g_2 = \nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} -30 \\ 0 \end{bmatrix}, \text{起作用约束集 } I_1^{(2)} = \{1, 2\}, \text{起作用约束矩阵}$$

$$A_1 = \begin{bmatrix} -2 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \alpha_1 = 1.$$

计算 Lagrange 乘子

$$\lambda = (A_1 H^{-1} A_1^T)^{-1} A_1 H^{-1} g_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ -30 \end{bmatrix},$$

从 $I_1^{(2)}$ 中去掉2, 置 $I_2^{(2)} = \{1\}$, $A_1 = (-2, -1)$. 求校正量 $\delta = (\delta_1, \delta_2)^T$:

$$\begin{aligned} \min \quad & \frac{1}{2} \delta^T H \delta + \nabla f(x^{(2)})^T \delta \\ \text{s. t.} \quad & A_1 \delta = 0. \end{aligned}$$

即

$$\min \quad 9\delta_1^2 + 9\delta_2^2 - 30\delta_1$$

$$\text{解得 } \bar{\delta} = \left(\frac{1}{3}, -\frac{2}{3} \right)^T.$$

令 $d^{(2)} = \bar{\delta} = \left(\frac{1}{3}, -\frac{2}{3} \right)^T$, 从 $x^{(2)}$ 出发沿 $d^{(2)}$ 搜索, 令

$$x^{(3)} = x^{(2)} + \alpha_2 d^{(2)},$$

其中搜索步长 $\alpha_2 = \min(1, \hat{\alpha}_2)$, 其中 $\hat{\alpha}_2 = \min \left\{ \frac{b_1 - a^{(3)} x^{(2)}}{a^{(3)} d^{(2)}}, \frac{b_3 - a^{(3)} x^{(2)}}{a^{(3)} d^{(2)}} < 0 \right\} = \frac{b_3 - a^{(3)} x^{(2)}}{a^{(3)} d^{(2)}} = 6$,

因此取 $\alpha_2 = 1$. 后继点

$$x^{(3)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 10 \\ 3 \end{bmatrix}.$$

第3次迭代:

初始点 $x^{(3)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 10 \\ 3 \end{bmatrix}$, $g_3 = \nabla f(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} -24 \\ -12 \end{bmatrix}$, 起作用约束集 $I_1^{(3)} = \{1\}$, $A_1 = (-2, -1)$,

$\alpha_2 = 1$, 计算 Lagrange 乘子

$$\lambda = (A_1 H^{-1} A_1^T)^{-1} A_1 H^{-1} g_3 = 12 > 0,$$

因此, $x^{(3)}$ 是最优解, 最优值 $f_{\min} = -149$.

(2) 记 $f(x) = x_1^2 - x_1 x_2 + x_2^2 - 3x_1$, 则梯度

$$\nabla f(x) = \begin{bmatrix} 2x_1 - x_2 - 3 \\ -x_1 + 2x_2 \end{bmatrix}, \quad H = \nabla^2 f(x) = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}, \quad H^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{bmatrix},$$

$$\text{约束矩阵 } A = \begin{bmatrix} a^{(1)} \\ a^{(2)} \\ a^{(3)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \text{约束右端向量 } b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

第1次迭代:

初始点 $x^{(1)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, 梯度 $g_1 = \nabla f(x^{(1)}) = \begin{bmatrix} -3 \\ 0 \end{bmatrix}$, 起作用约束集 $I_1^{(1)} = \{2, 3\}$, 起作用约束

$$\text{系数矩阵 } A_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

$$\text{求校正量 } \delta = \begin{bmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \end{bmatrix}:$$

$$\min \quad \frac{1}{2} \delta^T H \delta + \nabla f(x^{(1)})^T \delta$$

$$\text{s. t. } A_1 \delta = 0.$$

即

$$\min \quad \delta_1^2 + \delta_2^2 - \delta_1 \delta_2 - 3\delta_1$$

$$\text{s. t. } \delta_1 = 0,$$

$$\delta_2 = 0,$$

(1)

$$\text{得解 } \bar{\delta} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

判别 $x^{(1)}$ 是否为最优解, 计算 Lagrange 乘子:

$$\lambda = \begin{bmatrix} \lambda_2 \\ \lambda_3 \end{bmatrix} = (A_1 H^{-1} A_1^T)^{-1} A_1 H^{-1} g_1 = \begin{bmatrix} -3 \\ 0 \end{bmatrix},$$

$\lambda_2 = -3 < 0$, 故 $x^{(1)}$ 不是最优解. 从(1)式中去掉第1个约束, 置 $I_2^{(1)} = \{3\}$, 再求校正量:

$$\min \quad \delta_1^2 + \delta_2^2 - \delta_1 \delta_2 - 3\delta_1$$

$$\text{s. t. } \delta_2 = 0,$$

$$\text{解得 } \bar{\delta} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ 0 \end{bmatrix}. \text{ 令 } d^{(1)} = \bar{\delta} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ 0 \end{bmatrix}, \text{ 从 } x^{(1)} \text{ 出发沿 } d^{(1)} \text{ 搜索:}$$

$$x^{(2)} = x^{(1)} + \alpha_1 d^{(1)}.$$

步长 $\alpha_1 = \min(1, \hat{\alpha}_1)$, 其中

$$\hat{\alpha}_1 = \min \left\{ \frac{b_1 - a^{(1)} x^{(1)}}{a^{(1)} d^{(1)}}, \frac{b_3 - a^{(1)} x^{(1)}}{a^{(1)} d^{(1)}} < 0 \right\} = \frac{b_1 - a^{(1)} x^{(1)}}{a^{(1)} d^{(1)}} = \frac{4}{3},$$

故令 $\alpha_1 = 1$, 得后继点

$$x^{(2)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} + 1 \cdot \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ 0 \end{bmatrix}.$$

第2次迭代:

$$\text{初始点 } x^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ 0 \end{bmatrix}, \text{ 梯度 } g_2 = \nabla f(x^{(2)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ -\frac{3}{2} \end{bmatrix}, \text{ 起作用约束集 } I_1^{(2)} = I_2^{(2)} = \{3\}, A_1 =$$

$(0, 1)$. 由于 $\alpha_1 = 1$, 计算 Lagrange 乘子

$$\lambda = (A_1 H^{-1} A_1^T)^{-1} A_1 H^{-1} g_2 = -\frac{3}{2},$$

故 $x^{(2)}$ 不是最优解, 从 $I_1^{(2)}$ 中去掉指标 3, 起作用约束集 $I_2^{(2)} = \emptyset$, 求校正量

$$\min \frac{1}{2} \delta^T H \delta + \nabla f(x^{(2)})^T \delta$$

即

$$\min \delta_1^2 + \delta_2^2 - \delta_1 \delta_2 - \frac{3}{2} \delta_2$$

解得 $\bar{\delta} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 1 \end{bmatrix}$. 令 $d^{(2)} = \bar{\delta}$, 从 $x^{(2)}$ 出发沿 $d^{(2)}$ 搜索:

$$x^{(3)} = x^{(2)} + \alpha_2 d^{(2)}.$$

步长 $\alpha_2 = \min\{1, \hat{\alpha}_2\}$, 其中 $\hat{\alpha}_2$ 计算如下:

$$\hat{\alpha}_2 = \min \left\{ \frac{b_1 - a^{(1)} x^{(2)}}{a^{(1)} d^{(2)}} \mid i \notin I_2^{(2)}, a^{(i)} d^{(2)} < 0 \right\} = \frac{b_1 - a^{(1)} x^{(2)}}{a^{(1)} d^{(2)}} = \frac{1}{3}.$$

故令 $\alpha_2 = \frac{1}{3}$. 在 $x^{(3)}$ 起作用约束集为 $I_3^{(3)} = \{1\}$.

$$x^{(3)} = x^{(2)} + \frac{1}{3} d^{(2)} = \begin{bmatrix} \frac{5}{3} \\ \frac{3}{3} \\ \frac{1}{3} \end{bmatrix}.$$

第3次迭代:

$$\text{初始点 } x^{(3)} = \begin{bmatrix} \frac{5}{3} \\ \frac{3}{3} \\ \frac{1}{3} \end{bmatrix}, g_3 = \nabla f(x^{(3)}) = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}, \text{起作用约束集 } I_1^{(3)} = I_3^{(3)} = \{1\}, A_1 = (-1, -1,$$

-1). 由于 $\alpha_2 = \frac{1}{3} < 1$, 再求校正量 $\bar{\delta} = \begin{bmatrix} \delta_1 \\ \delta_2 \end{bmatrix}$:

$$\min \frac{1}{2} \delta^T H \delta + \nabla f(x^{(3)})^T \delta$$

$$\text{s.t. } A_1 \delta = 0.$$

即

$$\min \delta_1^2 + \delta_2^2 - \delta_1 \delta_2 - \delta_2$$

$$\text{s.t. } -\delta_1 - \delta_2 = 0.$$

$$\text{解得 } \bar{\delta} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} \end{bmatrix}.$$

令 $d^{(3)} = \bar{\delta}$, 从 $x^{(3)}$ 出发沿 $d^{(3)}$ 搜索, 令 $x^{(4)} = x^{(3)} + \alpha_3 d^{(3)}$.

步长 $\alpha_3 = \min\{1, \hat{\alpha}_3\}$, $\hat{\alpha}_3$ 计算如下:

$$\hat{\alpha}_3 = \min \left\{ \frac{b_1 - a^{(1)} x^{(3)}}{a^{(1)} d^{(3)}} \mid i \notin I_1^{(3)}, a^{(i)} d^{(3)} < 0 \right\} = \frac{b_2 - a^{(2)} x^{(3)}}{a^{(2)} d^{(3)}} = 10,$$

故令 $\alpha_3 = 1$. 后继点

$$x^{(4)} = \begin{bmatrix} \frac{5}{3} \\ \frac{3}{3} \\ \frac{1}{3} \end{bmatrix} + 1 \cdot \begin{bmatrix} -\frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ \frac{2}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}.$$

第4次迭代:

$$\text{初始点 } x^{(4)} = \begin{bmatrix} \frac{3}{2} \\ \frac{2}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}, g_4 = \nabla f(x^{(4)}) = \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix}, \text{起作用约束集 } I_1^{(4)} = \{1\}, A_1 = (-1, -1),$$

$\alpha_3 = 1$. 计算 Lagrange 乘子:

$$\lambda = (A_1 H^{-1} A_1^T)^{-1} A_1 H^{-1} g_4 = \frac{1}{2} > 0,$$

得到最优解 $x^* = \left(\frac{3}{2}, \frac{1}{2}\right)^T$, $f_{\min} = -\frac{11}{4}$.

3. 用 Lemke 方法求解下列问题:

$$(1) \min 2x_1^2 + x_2^2 - 2x_1x_2 - 6x_1 - 2x_2$$

$$\text{s.t. } -x_1 - x_2 \geq -2,$$

$$-2x_1 + x_2 \geq -2,$$

$$x_1, x_2 \geq 0;$$

$$(2) \min 2x_1^2 + 2x_2^2 + x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 8x_1 - 6x_2 - 4x_3 + 9$$

$$\text{s.t. } -x_1 - x_2 - x_3 \geq -3,$$

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

解 (1) 目标函数的 Hesse 矩阵 $H = \begin{bmatrix} 4 & -2 \\ -2 & 2 \end{bmatrix}$, 一次项系数向量 $c = \begin{bmatrix} -6 \\ -2 \end{bmatrix}$, 约束系

数矩阵 $A = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}$, 约束右端向量 $b = \begin{bmatrix} -2 \\ -2 \end{bmatrix}$. 取

$$M = \begin{bmatrix} H & -A^T \\ A & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & -2 & 1 & 2 \\ -2 & 2 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, q = \begin{bmatrix} c \\ -b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -6 \\ -2 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix}, z = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix},$$

线性互补问题是

$$\begin{cases} w - Mz = q, \\ w, z \geq 0, \\ w^T z = 0, \end{cases}$$

即

$$\begin{aligned} w_1 & -4z_1 + 2z_2 - z_3 - 2z_4 = -6, \\ w_2 & + 2z_1 - 2z_2 - z_3 + z_4 = -2, \\ w_3 & + z_1 + z_2 = 2, \\ w_4 & + 2z_1 - z_2 = 2, \\ w_i & \geq 0, z_i \geq 0, \quad i = 1, 2, 3, 4, \\ w_i z_i & = 0, \quad i = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

引入人工变量 z_0 , 列下表, 并按规定作主元消去运算:

| w_1 | w_2 | w_3 | w_4 | z_1 | z_2 | z_3 | z_4 | z_0 | q |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| 1 | 0 | 0 | 0 | -4 | 2 | -1 | -2 | (-1) | -6 |
| 0 | 1 | 0 | 0 | 2 | -2 | -1 | 1 | -1 | -2 |
| 0 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 | 0 | -1 | 2 |
| 0 | 0 | 0 | 1 | 2 | -1 | 0 | 0 | -1 | 2 |

| | | | | | | | | | | |
|-------|----|---|---|---|-----|----|---|---|---|---|
| z_0 | -1 | 0 | 0 | 0 | 4 | -2 | 1 | 2 | 1 | 6 |
| w_2 | -1 | 1 | 0 | 0 | (6) | -4 | 0 | 3 | 0 | 4 |
| w_3 | -1 | 0 | 1 | 0 | 5 | -1 | 1 | 2 | 0 | 8 |
| w_4 | -1 | 0 | 0 | 1 | 6 | -3 | 1 | 2 | 0 | 8 |

| | | | | | | | | | | |
|-------|----------------|----------------|---|---|---|-------------------|---|----------------|---|----------------|
| z_0 | $-\frac{1}{3}$ | $-\frac{2}{3}$ | 0 | 0 | 0 | $\frac{2}{3}$ | 1 | 0 | 1 | $\frac{10}{3}$ |
| z_1 | $-\frac{1}{6}$ | $\frac{1}{6}$ | 0 | 0 | 1 | $-\frac{2}{3}$ | 0 | $\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{2}{3}$ |
| w_3 | $-\frac{1}{6}$ | $-\frac{5}{6}$ | 1 | 0 | 0 | ($\frac{7}{3}$) | 1 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | $\frac{14}{3}$ |
| w_4 | 0 | -1 | 0 | 1 | 0 | 1 | 1 | -1 | 0 | 4 |

| | | | | | | | | | | |
|-------|-----------------|-----------------|----------------|---|---|---|-------------------|------------------|---|---|
| z_0 | $-\frac{2}{7}$ | $-\frac{3}{7}$ | $-\frac{2}{7}$ | 0 | 0 | 0 | ($\frac{5}{7}$) | $\frac{1}{7}$ | 1 | 2 |
| z_1 | $-\frac{3}{14}$ | $-\frac{1}{14}$ | $\frac{2}{7}$ | 0 | 1 | 0 | $\frac{2}{7}$ | $\frac{5}{14}$ | 0 | 2 |
| z_2 | $-\frac{1}{14}$ | $-\frac{5}{14}$ | $\frac{3}{7}$ | 0 | 0 | 1 | $\frac{3}{7}$ | $-\frac{14}{14}$ | 0 | 2 |
| w_4 | $\frac{1}{14}$ | $-\frac{9}{14}$ | $-\frac{3}{7}$ | 1 | 0 | 0 | $\frac{4}{7}$ | $-\frac{11}{14}$ | 0 | 2 |

| w_1 | w_2 | w_3 | w_4 | z_1 | z_2 | z_3 | z_4 | z_0 | q |
|-----------------|-----------------|----------------|-------|-------|-------|-------|-----------------|----------------|----------------|
| $-\frac{2}{5}$ | $-\frac{3}{5}$ | $-\frac{2}{5}$ | 0 | 0 | 0 | 1 | $\frac{1}{5}$ | $\frac{7}{5}$ | $\frac{14}{5}$ |
| $-\frac{1}{10}$ | $\frac{1}{10}$ | $\frac{2}{5}$ | 0 | 1 | 0 | 0 | $\frac{3}{10}$ | $-\frac{2}{5}$ | $\frac{6}{5}$ |
| $\frac{1}{10}$ | $-\frac{1}{10}$ | $\frac{3}{5}$ | 0 | 0 | 1 | 0 | $\frac{3}{10}$ | $-\frac{3}{5}$ | $\frac{4}{5}$ |
| $\frac{3}{10}$ | $-\frac{3}{10}$ | $-\frac{1}{5}$ | 1 | 0 | 0 | 0 | $-\frac{9}{10}$ | $-\frac{4}{5}$ | $\frac{2}{5}$ |

得互补基本可行解

$$(w_1, w_2, w_3, w_4, z_1, z_2, z_3, z_4) = (0, 0, 0, \frac{2}{5}, \frac{6}{5}, \frac{4}{5}, \frac{14}{5}, 0),$$

得 K-T 点 $(x_1, x_2) = (\frac{6}{5}, \frac{4}{5})$. 问题是凸规划, K-T 点是最优解, 最优值 $f_{\min} = -7.2$.

(2) 目标函数的 Hesse 矩阵

$$H = \begin{bmatrix} 4 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad c = \begin{bmatrix} -8 \\ -6 \\ -4 \end{bmatrix}, \quad A = (-1, -1, -1), \quad b = -3,$$

取

$$z = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}, \quad M = \begin{bmatrix} H & -A^T \\ A & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 2 & 1 \\ -1 & -1 & -1 & 0 \end{bmatrix}, \quad q = \begin{bmatrix} c \\ -b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -8 \\ -6 \\ -4 \\ 3 \end{bmatrix},$$

线性互补问题是

$$\begin{cases} w - Mz = q, \\ w, z \geq 0, \\ w^T z = 0, \end{cases}$$

即

$$\begin{cases} w_1 & -4z_1 - 2z_2 - 2z_3 - z_4 = -8, \\ w_2 & -2z_1 - 4z_2 - z_4 = -6, \\ w_3 & -2z_1 - 2z_3 - z_4 = -4, \\ w_4 & + z_1 + z_2 + z_3 = 3, \\ w_i & \geq 0, z_i \geq 0, \quad i = 1, 2, 3, 4, \\ w_i z_i & \geq 0, \quad i = 1, 2, 3, 4. \end{cases}$$

引入人工变量 z_0 , 列下表, 按规定作主元消去运算.

第15章

整数规划简介题解

1. 用分支定界法解下列问题:

$$(1) \min 2x_1 + x_2 - 3x_3$$

$$\text{s. t. } x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 5,$$

$$2x_1 + 2x_2 - x_3 \leq 1,$$

$$x_1, x_2, x_3 \geq 0, \text{ 且为整数};$$

$$(2) \min 4x_1 + 7x_2 + 3x_3$$

$$\text{s. t. } x_1 + 3x_2 + x_3 \geq 5,$$

$$3x_1 + x_2 + 2x_3 \geq 8,$$

$$x_1, x_2, x_3 \geq 0, \text{ 且为整数}.$$

解 (1) 先给出一个最优值的上界, 任取一个可行点, 例如 $(0, 0, 2)$, 目标函数最优值的一个上界 $F_0 = -6$, 解下列松弛问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 + x_2 - 3x_3 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 5, \\ & 2x_1 + 2x_2 - x_3 \leq 1, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned} \quad (P)$$

用单纯形方法求得松弛问题(P)的最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 0, \frac{5}{2})$, 最优值 $f_{\min} = -\frac{15}{2}$.

由此知, 整数规划最优值的一个下界 $F_1 = -\frac{15}{2}$. 整数规划最优值 $F^* \in [-\frac{15}{2}, -6]$.

松弛问题(P)的解不满足整数要求, 引进条件 $x_3 \leq [\frac{5}{2}] = 2, x_3 \geq [\frac{5}{2}] + 1 = 3$, 将整数规划分解成两个子问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 + x_2 - 3x_3 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 5, \\ & 2x_1 + 2x_2 - x_3 \leq 1, \\ & x_3 \leq 2, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0, \text{ 且为整数}, \end{aligned} \quad (P_1)$$

规划分解成两个子问题:

| w_1 | w_2 | w_3 | w_4 | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | z_0 | q |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| 1 | 0 | 0 | 0 | -4 | -2 | -2 | -1 | (-1) | -8 |
| w_2 | 0 | 1 | 0 | 0 | -2 | -4 | 0 | -1 | -6 |
| w_3 | 0 | 0 | 1 | 0 | -2 | 0 | -2 | -1 | -4 |
| w_4 | 0 | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 | -1 |

| z_0 | w_1 | w_2 | w_3 | w_4 | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | q |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| -1 | 0 | 0 | 0 | 0 | 4 | 2 | 2 | 1 | 1 |
| w_2 | -1 | 1 | 0 | 0 | (2) | -2 | 2 | 0 | 0 |
| w_3 | -1 | 0 | 1 | 0 | 2 | 2 | 0 | 0 | 0 |
| w_4 | -1 | 0 | 0 | 1 | 5 | 3 | 3 | 1 | 0 |

| z_0 | w_1 | w_2 | w_3 | w_4 | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | q |
|-------|----------------|----------------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----|
| 1 | -2 | 0 | 0 | 0 | 6 | -2 | 1 | 1 | 4 |
| z_1 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ | 0 | 0 | 1 | -1 | 1 | 0 | 0 |
| w_3 | 0 | -1 | 1 | 0 | 0 | (4) | -2 | 0 | 0 |
| w_4 | $\frac{3}{2}$ | $-\frac{5}{2}$ | 0 | 1 | 0 | 8 | -2 | 1 | 0 |

| z_0 | w_1 | w_2 | w_3 | w_4 | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | q |
|-------|----------------|----------------|---------------|-------|-------|-------|----------------|-------|-----|
| 1 | $-\frac{1}{2}$ | $-\frac{3}{2}$ | 0 | 0 | 0 | (1) | 1 | 1 | 1 |
| z_1 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{4}$ | $\frac{1}{4}$ | 0 | 1 | 0 | $\frac{1}{2}$ | 0 | 0 |
| z_2 | 0 | $-\frac{1}{4}$ | $\frac{1}{4}$ | 0 | 0 | 1 | $-\frac{1}{2}$ | 0 | 0 |
| w_4 | $\frac{3}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | -2 | 1 | 0 | 0 | 2 | 1 | 0 |

| z_3 | w_1 | w_2 | w_3 | w_4 | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | q |
|-------|----------------|----------------|----------------|-------|-------|-------|-------|----------------|----------------|
| 1 | $-\frac{1}{2}$ | $-\frac{3}{2}$ | 0 | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| z_1 | -1 | $\frac{1}{2}$ | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ |
| z_2 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | 0 | 0 | 1 | 0 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ |
| w_4 | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ | 1 | 1 | 0 | 0 | 0 | -1 | -2 |

得互补基本可行解

$$(w_1, w_2, w_3, w_4, x_1, x_2, x_3, x_4) = (0, 0, 0, 0, 1, 1, 1, 0)$$

K-T 点 $(x_1, x_2, x_3) = (1, 1, 1)$. 由于是凸规划, 因此也是最优解, 最优值 $f_{\min} = 0$.

和

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 2x_1 + x_2 - 3x_3 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 5, \\
 & 2x_1 + 2x_2 - x_3 \leq 1, \\
 & x_3 \geq 3, \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0, \text{ 且为整数.}
 \end{aligned} \quad (P_2)$$

用单纯形方法求解 (P_1) 的松弛问题:

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 2x_1 + x_2 - 3x_3 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 5, \\
 & 2x_1 + 2x_2 - x_3 \leq 1, \\
 & x_3 \leq 2, \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0,
 \end{aligned} \quad (\bar{P}_1)$$

得到松弛问题 (\bar{P}_1) 的最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 0, 2)$,也是子问题 (P_1) 的最优解,最优值 $f_{\min} = -6 = F_0$,子问题 (P_1) 不需要再分解.

再用单纯形方法求解 (P_2) 的松弛问题 (\bar{P}_2) :

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 2x_1 + x_2 - 3x_3 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 5, \\
 & 2x_1 + 2x_2 - x_3 \leq 1, \\
 & x_3 \geq 3, \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0.
 \end{aligned} \quad (\bar{P}_2)$$

用两阶段法求解 (\bar{P}_2) ,易知无可行解,因此子问题 (P_2) 无可行解.

综上,整数规划的最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 0, 2)$,最优值 $F^* = -6$.

(2) 先给出最优值上界.任取可行点 $(x_1, x_2, x_3) = (1, 1, 2)$,整数规划最优值一个上界 $F_0 = 17$.解松弛问题 (\bar{P}) :

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 4x_1 + 7x_2 + 3x_3 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + 3x_2 + x_3 \geq 5, \\
 & 3x_1 + x_2 + 2x_3 \geq 8, \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0.
 \end{aligned} \quad (\bar{P})$$

用单纯形方法求得松弛问题的最优解

$$(x_1, x_2, x_3) = \left(0, \frac{2}{5}, \frac{19}{5}\right), \quad f_{\min} = \frac{71}{5}.$$

由此知整数规划最优值的一个下界 $F_1 = \frac{71}{5}$,最优值 $F^* \in \left[\frac{71}{5}, 17\right]$.

松弛问题的最优解不满足整数要求,引入条件 $x_2 \leq \left[\frac{2}{5}\right] = 0, x_2 \geq \left[\frac{2}{5}\right] + 1 = 1$,将整数

规划分解成两个子问题:

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 4x_1 + 7x_2 + 3x_3 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + 3x_2 + x_3 \geq 5, \\
 & 3x_1 + x_2 + 2x_3 \geq 8, \\
 & x_2 \leq 0, \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0, \text{ 且为整数,}
 \end{aligned} \quad (P_1)$$

和

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 4x_1 + 7x_2 + 3x_3 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + 3x_2 + x_3 \geq 5, \\
 & 3x_1 + x_2 + 2x_3 \geq 8, \\
 & x_2 \geq 1, \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0, \text{ 且为整数.}
 \end{aligned} \quad (P_2)$$

求解子问题 (P_1) 的松弛问题:

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 4x_1 + 7x_2 + 3x_3 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + 3x_2 + x_3 \geq 5, \\
 & 3x_1 + x_2 + 2x_3 \geq 8, \\
 & x_2 \leq 0, \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0.
 \end{aligned} \quad (\bar{P}_1)$$

用单纯形方法求得 (\bar{P}_1) 的最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 0, 5)$,最优值 $f_{\min} = 15$. $\bar{x} = (0, 0, 5)^T$ 是子问题 (P_1) 的可行解,也是 (P_1) 的最优解,整数规划最优值新的上界 $F_0 = 15$.

再用单纯形方法求解 (P_2) 的松弛问题:

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 4x_1 + 7x_2 + 3x_3 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + 3x_2 + x_3 \geq 5, \\
 & 3x_1 + x_2 + 2x_3 \geq 8, \\
 & x_2 \geq 1, \\
 & x_1, x_2, x_3 \geq 0.
 \end{aligned}$$

最优解 $(x_1, x_2, x_3) = \left(\frac{7}{3}, 1, 0\right)$,最优值 $f_{\min} = \frac{49}{3} > F_0 = 15$.由此可知, (P_2) 没有更好的整数解.

综上,整数规划的最优解 $(x_1, x_2, x_3) = (0, 0, 5)$,最优值 $F^* = 15$.

2. 用割平面法解下列问题:

$$\begin{aligned}
 (1) \min \quad & x_1 - 2x_2 \\
 \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 \leq 10, \\
 & -x_1 + x_2 \leq 5, \\
 & x_1 + 3x_2 \geq 9,
 \end{aligned} \quad (2) \min \quad 5x_1 + 3x_2$$

$$\text{s. t. } 2x_1 + x_2 \geq 10,$$

$$x_1 + 3x_2 \geq 9,$$

$x_1, x_2 \geq 0$, 且为整数; $x_1, x_2 \geq 0$, 且为整数.

解 (1) 先用单纯形方法解松弛问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 - 2x_2 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 10, \\ & -x_1 + x_2 + x_4 = 5, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

最优表如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|----------------|----------------|-----------------|
| x_1 | 1 | 0 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | $\frac{5}{2}$ |
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ | $\frac{15}{2}$ |
| | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $-\frac{3}{2}$ | $-\frac{25}{2}$ |

松弛问题的最优解不满足整数要求, 任选一个取值非整数的基变量, 比如取 x_1 , 源约束为

$$x_1 + \frac{1}{2}x_3 - \frac{1}{2}x_4 = \frac{5}{2},$$

x_3 和 x_4 的系数及常数项分别分解为

$$\frac{1}{2} = 0 + \frac{1}{2}, \quad -\frac{1}{2} = -1 + \frac{1}{2}, \quad \frac{5}{2} = 2 + \frac{1}{2},$$

切割条件为

$$\frac{1}{2} - \frac{1}{2}x_3 - \frac{1}{2}x_4 \leq 0, \quad \text{即} -x_3 - x_4 \leq -1.$$

将此条件置入松弛问题最优表:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|----------------|----------------|-----------------|
| x_1 | 1 | 0 | $\frac{1}{2}$ | $-\frac{1}{2}$ | 0 |
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{2}$ | 0 |
| x_3 | 0 | 0 | -1 | -1 | 1 |
| | 0 | 0 | $-\frac{1}{2}$ | $-\frac{3}{2}$ | 0 |
| | | | | | $-\frac{25}{2}$ |

用对偶单纯形方法, 得下表:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 | |
|-------|-------|-------|-------|-------|----------------|-----|
| x_1 | 1 | 0 | 0 | -1 | $\frac{1}{2}$ | 2 |
| x_2 | 0 | 1 | 0 | 0 | $\frac{1}{2}$ | 7 |
| x_3 | 0 | 0 | 1 | 1 | -1 | 1 |
| | 0 | 0 | 0 | -1 | $-\frac{1}{2}$ | -12 |

整数规划最优解 $(x_1, x_2) = (2, 7)$, 最优值 $f_{\min} = -12$.

(2) 先用单纯形方法解松弛问题:

$$\begin{aligned} \min \quad & 5x_1 + 3x_2 \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 + x_2 - x_3 = 10, \\ & x_1 + 3x_2 - x_4 = 9, \\ & x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4. \end{aligned}$$

最优表如下:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | |
|-------|-------|-------|-----------------|----------------|-----------------|
| x_1 | 1 | 0 | $-\frac{3}{5}$ | $\frac{1}{5}$ | $\frac{21}{5}$ |
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{1}{5}$ | $-\frac{2}{5}$ | $\frac{8}{5}$ |
| | 0 | 0 | $-\frac{12}{5}$ | $-\frac{1}{5}$ | $\frac{129}{5}$ |

松弛问题的解不满足整数要求, 选择源约束

$$x_1 - \frac{3}{5}x_3 + \frac{1}{5}x_4 = \frac{21}{5},$$

记 $-\frac{3}{5} = -1 + \frac{2}{5}$, $\frac{1}{5} = 0 + \frac{1}{5}$, $\frac{21}{5} = 4 + \frac{1}{5}$, 切割条件为

$$\frac{1}{5} - \frac{2}{5}x_3 - \frac{1}{5}x_4 \leq 0, \quad \text{即} -2x_3 - x_4 \leq -1.$$

将此约束条件置于松弛问题的最优表, 并用对偶单纯形方法求解:

| | x_1 | x_2 | x_3 | x_4 | x_5 |
|-------|-------|-------|-----------------|----------------|-----------------|
| x_1 | 1 | 0 | $-\frac{3}{5}$ | $\frac{1}{5}$ | 0 |
| x_2 | 0 | 1 | $\frac{1}{5}$ | $-\frac{2}{5}$ | 0 |
| x_3 | 0 | 0 | -2 | \ominus | 1 |
| | 0 | 0 | $-\frac{12}{5}$ | $-\frac{1}{5}$ | 0 |
| | | | | | $\frac{129}{5}$ |

| | | | | | | |
|-------|---|---|----|---|----------------|----|
| x_1 | 1 | 0 | -1 | 0 | $\frac{1}{5}$ | 4 |
| x_2 | 0 | 1 | 1 | 0 | $-\frac{2}{5}$ | 2 |
| x_4 | 0 | 0 | 2 | 1 | -1 | 1 |
| | 0 | 0 | -2 | 0 | $-\frac{1}{5}$ | 26 |

整数规划的最优解 $(x_1, x_2) = (4, 2)$, 最优值 $f_{\min} = 26$.

3. 求解下列 0-1 规划:

$$(1) \min 2x_1 + 3x_2 + 4x_3$$

$$\text{s. t. } -3x_1 + 5x_2 - 2x_3 \geq -4,$$

$$3x_1 + x_2 + 4x_3 \geq 3,$$

$$x_1 + x_2 \geq 1,$$

$$x_1, x_2, x_3 \text{ 取 } 0 \text{ 或 } 1;$$

$$(2) \min x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 4x_4 + 5x_5$$

$$\text{s. t. } 2x_1 + 3x_2 + 5x_3 + 4x_4 + 7x_5 \geq 8,$$

$$x_1 + x_2 + 4x_3 + 2x_4 + 2x_5 \geq 5,$$

$$x_j \text{ 取 } 0 \text{ 或 } 1, j=1, 2, \dots, 5;$$

$$(3) \min x_1 + x_2 + 2x_3 + 4x_4 + 6x_5$$

$$\text{s. t. } -2x_1 + x_2 + 3x_3 + x_4 + 2x_5 \geq 2,$$

$$3x_1 - 2x_2 + 4x_3 + 2x_4 + 3x_5 \geq 3,$$

$$x_j \text{ 取 } 0 \text{ 或 } 1, j=1, 2, \dots, 5;$$

$$(4) \min x_1 + 3x_2 + 4x_3 + 6x_4 + 7x_5$$

$$\text{s. t. } x_1 - 5x_2 + 3x_3 - 4x_4 + x_5 \geq 3,$$

$$4x_1 + x_2 - 2x_3 + 3x_4 - x_5 \geq 2,$$

$$-2x_1 + 2x_2 + 4x_3 - x_4 + x_5 \geq 1,$$

x_j 取 0 或 1, $j=1, 2, \dots, 5$.

解 (1) 记 $x = (x_1, x_2, x_3)^T, c = (c_1, c_2, c_3) = (2, 3, 4)$, 则 $f = cx$,

$$A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \\ A_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 & 5 & -2 \\ 3 & 1 & 4 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

给定一个可行解 $\bar{x} = (0, 0, 1)^T$, 最优值的上界 $\bar{f} = 4$. 下面用隐数法求解.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \emptyset$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 0)^T$;

② $c\sigma_0 = 0 < \bar{f} = 4$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1\sigma_0 - b_1 = 4, s_2 = A_2\sigma_0 - b_2 = -3, s_3 = A_3\sigma_0 - b_3 = -1$. 违背约束集 $I = \{2, 3\}$;

④ 自由变量有 $x_1, x_2, x_3, c\sigma_0 + c_1 = 2 < \bar{f} = 4, c\sigma_0 + c_2 = 3, c\sigma_0 + c_3 = 4$;

⑤ 可选集 $J = \{j | c\sigma_0 + c_j < \bar{f}\} = \{1, 2\}$. 对每个违背约束, 约束函数值可增加的上限为 $q_2 = 3 + 1 = 4, q_3 = 1 + 1 = 2, s_2 + q_2 = -3 + 4 = 1, s_3 + q_3 = -1 + 2 = 1$;

⑥ 令 $l = \min\{j | j \in J\} = 1$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 0, 0)^T$;

② $c\sigma_0 = 2 < \bar{f} = 4$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1\sigma_0 - b_1 = 1, s_2 = A_2\sigma_0 - b_2 = 0, s_3 = A_3\sigma_0 - b_3 = 0, \sigma_0 = (1, 0, 0)^T$ 是可行点, 置 $\bar{x} = \sigma_0 = (1, 0, 0)^T, \bar{f} = c\sigma_0 = 2$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 0)^T$;

② $c\sigma_0 = 0 < \bar{f} = 2$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1\sigma_0 - b_1 = 4, s_2 = A_2\sigma_0 - b_2 = -3, s_3 = A_3\sigma_0 - b_3 = -1$. 违背约束集 $I = \{2, 3\}$;

④ 自由变量有 $x_2, x_3, c\sigma_0 + c_2 = 3 > \bar{f} = 2$, 子问题没有更好的可行解.

$\{\sigma\}$ 中固定变量全为 0, 探测完毕.

最优解 $\bar{x} = (1, 0, 0)^T$, 最优值 $f_{\min} = 2$.

(2) 记 $x = (x_1, x_2, x_3, x_4, x_5)^T$, 目标函数系数 $c = (c_1, c_2, c_3, c_4, c_5) = (1, 2, 3, 4, 5)$, 则 $f = cx$,

$$A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 5 & 4 & 7 \\ 1 & 1 & 4 & 2 & 2 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 5 \end{bmatrix}.$$

给定一个可行解 $\bar{x} = (1, 1, 1, 0, 0)^T$, 最优值上界 $\bar{f} = c\bar{x} = 6$. 下面用隐数法求解.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{\emptyset\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 0, 0, 0)^T$;

② $c\sigma_0 = 0 < \bar{f} = 6$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1\sigma_0 - b_1 = -8, s_2 = A_2\sigma_0 - b_2 = -5$. 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, c\sigma_0 + c_1 = 1 < \bar{f} = 6, c\sigma_0 + c_2 = 2, c\sigma_0 + c_3 = 3, c\sigma_0 + c_4 = 4, c\sigma_0 + c_5 = 5$;

⑤ 可选集 $J = \{j | c\sigma_0 + c_j < \bar{f}\} = \{1, 2, 3, 4, 5\}$, 约束函数值可增加的上限 $q_1 = \sum_{j=1}^5 a_{1j} =$

21, $q_2 = \sum_{j=1}^5 a_{2j} = 10, s_1 + q_1 = 13, s_2 + q_2 = 5$;

⑥ 令 $l = \min\{j | j \in J\} = 1$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 0, 0, 0, 0)^T$;

② $c\sigma_0 = 1 < \bar{f} = 6$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -6, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -4$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_2, x_3, x_4, x_5, c\sigma_0 + c_2 = 3 < \bar{f} = 6, c\sigma_0 + c_3 = 4, c\sigma_0 + c_4 = 5, c\sigma_0 + c_5 = 6$;

⑤ 可选集 $J = \{j | c\sigma_0 + c_j < \bar{f}\} = \{2, 3, 4\}$, 约束函数值可增加的上限 $q_1 = \sum_{j=2}^4 a_{1j} = 12,$

$q_2 = \sum_{j=2}^4 a_{2j} = 7, s_1 + q_1 = 6, s_2 + q_2 = 3$;

⑥ 令 $l = \min\{j | j \in J\} = 2$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, +2\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 1, 0, 0, 0)^T$;

② $c\sigma_0 = 3 < \bar{f} = 6$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -3, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -3$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_3, x_4, x_5, c\sigma_0 + c_3 = 6 = \bar{f}$, 本子问题没有比 \bar{x} 好的可行解.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, -2\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 0, 0, 0, 0)^T$;

② $c\sigma_0 = 1 < \bar{f} = 6$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -6, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -4$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_3, x_4, x_5, c\sigma_0 + c_3 = 4 < \bar{f} = 6, c\sigma_0 + c_4 = 5, c\sigma_0 + c_5 = 6 = \bar{f}$;

⑤ 可选集 $J = \{j | c\sigma_0 + c_j < \bar{f}\} = \{3, 4\}$, $q_1 = 9, q_2 = 6, s_1 + q_1 = 3, s_2 + q_2 = 2$;

⑥ 令 $l = \min\{j | j \in J\} = 3$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, -2, +3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 0, 1, 0, 0)^T$;

② $c\sigma_0 = 4 < \bar{f}$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -1, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 0$, 违背约束集 $I = \{1\}$;

④ 自由变量有 $x_4, x_5, c\sigma_0 + c_4 = 8 > \bar{f} = 6$, 本子问题没有更好的可行解.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, -2, -3\}$, 探测点 $\sigma_0 = \{1, 0, 0, 0, 0\}^T$;

② $c\sigma_0 = 1 < \bar{f} = 6$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -6, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -4$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_4, x_5, c\sigma_0 + c_4 = 5 < \bar{f} = 6, c\sigma_0 + c_5 = 6 = \bar{f}$;

⑤ 可选集 $J = \{j | c\sigma_0 + c_j < \bar{f}\} = \{4\}$; $q_1 = 4, q_2 = 2, s_1 + q_1 = -2, s_2 + q_2 = -2$. 本子问题没有更好的可行解.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1\}$, $\sigma_0 = (0, 0, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 0 < \bar{f} = 6$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -8, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -5$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_2, x_3, x_4, x_5, \omega_0 + c_2 = 2, \omega_0 + c_3 = 3, \omega_0 + c_4 = 4, \omega_0 + c_5 = 5 < \bar{f} = 6$;

⑤ 可选集 $J = \{j | \omega_0 + c_j < \bar{f}\} = \{2, 3, 4, 5\}$, $q_1 = 19, q_2 = 9, s_1 + q_1 = 11, s_2 + q_2 = 4$;

⑥ 令 $l = \min\{j | j \in J\} = 2$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1, +2\}$, $\sigma_0 = (0, 1, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 2 < \bar{f} = 6$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -5, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -4$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_3, x_4, x_5, \omega_0 + c_3 = 5 < \bar{f} = 6, \omega_0 + c_4 = 6 = \bar{f}$;

⑤ 可选集 $J = \{j | \omega_0 + c_j < \bar{f}\} = \{3\}$, $q_1 = 5, q_2 = 4, s_1 + q_1 = 0, s_2 + q_2 = 0$;

⑥ 令 $l = \min\{j | j \in J\} = 3$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1, +2, +3\}$, $\sigma_0 = (0, 1, 1, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 5 < \bar{f} = 6$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = 0, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 0, \sigma_0$ 是可行解, 置 $\bar{x} = \sigma_0 = (0, 1, 1, 0, 0, 0)^T, \bar{f} = \omega_0 = 5$.

0) $\bar{f} = \omega_0 = 5$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1, +2, -3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 1, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 2 < \bar{f} = 5$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -5, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -4$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_4, x_5, \omega_0 + c_4 = 6 > \bar{f}$, 本子问题没有更好可行解.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1, -2\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 0 < \bar{f} = 5$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -8, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -5$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_3, x_4, x_5, \omega_0 + c_3 = 3 < \bar{f} = 5, \omega_0 + c_4 = 4, \omega_0 + c_5 = 5 = \bar{f}$;

⑤ 可选集 $J = \{j | \omega_0 + c_j < \bar{f}\} = \{3, 4\}$, $q_1 = 9, q_2 = 6, s_1 + q_1 = 1, s_2 + q_2 = 1$;

⑥ 令 $l = \min\{j | j \in J\} = 3$.

- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1, -2, +3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 1, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 3 < \bar{f} = 5$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -3, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -1$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;
- ④ 自由变量 $x_4, x_5, \alpha_0 + c_4 = 7 > \bar{f} = 5$. 本子问题没有更好可行解.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1, -2, -3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 0, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 0 < \bar{f} = 5$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -8, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -5$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;
- ④ 自由变量有 $x_4, x_5, \alpha_0 + c_4 = 4 < \bar{f} = 5, \alpha_0 + c_5 = 5 = \bar{f}$;
- ⑤ 可选集 $J = \{j | \alpha_0 + c_j < \bar{f}\} = \{4\}, q_1 = 4, q_2 = 2, s_1 + q_1 = -4, s_2 + q_2 = -3$. 本子问题没有更好可行解.
- $\{\sigma\}$ 的固定变量均为 0, 探测完毕.
- 最优解 $\bar{x} = (c_1, c_2, c_3, c_4, c_5) = (0, 1, 1, 0, 0)^T$, 最优值 $\bar{f} = 5$.
- (3) 记 $x = (x_1, x_2, x_3, x_4, x_5)^T$, 目标函数系数 $c = (c_1, c_2, c_3, c_4, c_5) = (1, 1, 2, 4, 6)$, 则 $f = cx$,
- $$A = (a_i)_{2 \times 5} = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 3 & 1 & 2 \\ 3 & -2 & 4 & 2 & 3 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix}.$$
- 给定一个可行点 $\bar{x} = (0, 0, 0, 0, 1)^T$, 目标函数最优值上界 $\bar{f} = c\bar{x} = 6$. 用隐数法求解.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{\emptyset\}, \sigma_0 = (0, 0, 0, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 0 < \bar{f} = 6$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -2, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -3$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;
- ④ 自由变量有 $x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, \alpha_0 + c_1 = 1 < \bar{f} = 6, \alpha_0 + c_2 = 1, \alpha_0 + c_3 = 2, \alpha_0 + c_4 = 4, \alpha_0 + c_5 = 6 = \bar{f}$;
- ⑤ 可选集 $J = \{j | \alpha_0 + c_j < \bar{f}\} = \{1, 2, 3, 4\}, J_1 = \{j | j \in J, a_{1j} > 0\} = \{2, 3, 4\}, J_2 = \{j | j \in J, a_{2j} > 0\} = \{1, 3, 4\}, q_1 = \sum_{j \in J_1} a_{1j} = 5, q_2 = \sum_{j \in J_2} a_{2j} = 9, s_1 + q_1 = 3, s_2 + q_2 = 6$;
- ⑥ 检验 J 中的每个指标, 仍有 $J = \{1, 2, 3, 4\}$. 令 $l = \min\{j | j \in J\} = 1$.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1\}, \sigma_0 = (1, 0, 0, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 1 < \bar{f} = 6$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -4, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 0$, 违背约束集 $I = \{1\}$;
- ④ 自由变量有 $x_2, x_3, x_4, x_5, \alpha_0 + c_2 = 2 < \bar{f} = 6, \alpha_0 + c_3 = 3, \alpha_0 + c_4 = 5, \alpha_0 + c_5 = 7 > \bar{f}$;
- ⑤ 可选集 $J = \{j | \alpha_0 + c_j < \bar{f}\} = \{2, 3, 4\}, J_1 = \{j | j \in J, a_{1j} > 0\} = \{2, 3, 4\}, q_1 = \sum_{j \in J_1} a_{1j} =$

- $5, s_1 + q_1 = 1$;
- ⑥ 经检验仍有 $J = \{2, 3, 4\}, l = \min\{2, 3, 4\} = 2$.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, +2\}, \sigma_0 = (1, 1, 0, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 2 < \bar{f} = 6$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -3, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -2$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;
- ④ 自由变量有 $x_3, x_4, x_5, \alpha_0 + c_3 = 4 < \bar{f} = 6, \alpha_0 + c_4 = 6 = \bar{f}$;
- ⑤ 可选集 $J = \{\alpha_0 + c_j < \bar{f}\} = \{3\}, q_1 = 3, q_2 = 4, s_1 + q_1 = 0, s_2 + q_2 = 2$;
- ⑥ 置 $l = 3$.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, +2, +3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 1, 1, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 4 < \bar{f} = 6$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = 0, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 2, \sigma_0$ 是可行点, 置 $\bar{x} = (1, 1, 1, 0, 0)^T$, $\bar{f} = c\sigma_0 = 4$.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, +2, -3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 1, 0, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 2 < \bar{f} = 4$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -3, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -2$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;
- ④ 自由变量有 $x_4, x_5, \alpha_0 + c_4 = 6 > \bar{f} = 4$. 本子问题无更好的可行解.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, -2\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 0, 0, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 1 < \bar{f} = 4$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -4, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 0$, 违背约束集 $I = \{1\}$;
- ④ 自由变量有 $x_3, x_4, x_5, \alpha_0 + c_3 = 3 < \bar{f} = 4, \alpha_0 + c_4 = 5 > \bar{f} = 4$, 可选集 $J = \{3\}, q_1 = 3, q_2 = 4, s_1 + q_1 = -1 < 0, s_2 + q_2 = 4$. 本子问题无更好的可行解.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 0, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 0 < \bar{f} = 4$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -2, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -3$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;
- ④ 自由变量有 $x_2, x_3, x_4, x_5, \alpha_0 + c_2 = 1 < \bar{f} = 4, \alpha_0 + c_3 = 2, \alpha_0 + c_4 = 4 = \bar{f}$;
- ⑤ 可选集 $J = \{2, 3\}, J_1 = \{2, 3\}, J_2 = \{3\}, q_1 = 1 + 3 = 4, q_2 = 4, s_1 + q_1 = 2, s_2 + q_2 = 1$;
- ⑥ 检验 J 中的每个指标, $s_2 + q_2 + a_{22} = -1$, 可选集中去掉指标 2. 令 $J = \{3\}, l = \min\{3\} = 3$.
- ① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1, -2, +3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 1, 0, 0)^T$;
- ② $\alpha_0 = 2 < \bar{f} = 4$;
- ③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = 1, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 1, \sigma_0$ 是可行点, 置 $\bar{x} = \sigma_0 = (0, 0, 1, 0, 0)^T$,

0)^T, $\bar{f} = \omega_0 = 2$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1, -2, -3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 0 < \bar{f} = 2$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -2, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -3$, 违背约束集 $I = \{1, 2\}$;

④ 自由变量有 $x_4, x_5, \omega_0 + c_4 = 4 > \bar{f} = 2$, 子问题 $\{\sigma\}$ 无更好的可行解.

$\{\sigma\}$ 中固定变量全为0, 探测完毕, 最优解 $\bar{x} = (0, 0, 1, 0, 0)^T$, 最优值 $\bar{f} = 2$.

(4) 记 $x = (x_1, x_2, x_3, x_4, x_5)^T, c = (c_1, c_2, c_3, c_4, c_5)^T = (1, 3, 4, 6, 7)^T$,

$$A = (a_{ij})_{3 \times 5} = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \\ A_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -5 & 3 & -4 & 1 \\ 4 & 1 & -2 & 3 & -1 \\ -2 & 2 & 4 & -1 & 1 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix},$$

则 $f = cx$, 最优值上界 $\bar{f} = +\infty$, 下面用隐数法求解.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{\emptyset\}$, 探测点 $\sigma_0 = (0, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 0 < \bar{f} = +\infty$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -3, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -2, s_3 = A_3 \sigma_0 - b_3 = -1$, 违背约束集

$I = \{1, 2, 3\}$;

④ 自由变量有 $x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, \omega_0 + c_1 = 1 < \bar{f} = +\infty, \omega_0 + c_2 = 3, \omega_0 + c_3 = 4, \omega_0 +$

$c_4 = 6, \omega_0 + c_5 = 7$;

⑤ 可选集 $J = \{1, 2, 3, 4, 5\}$, 各违背约束中, 属于 J 的有正系数的自由变量下标集:

$$J_1 = \{1, 3, 5\}, J_2 = \{1, 2, 4\}, J_3 = \{2, 3, 5\}, q_1 = \sum_{j \in J_1} a_{1j} = 5, q_2 = \sum_{j \in J_2} a_{2j} = 8, q_3 = \sum_{j \in J_3} a_{3j} =$$

$$7, s_1 + q_1 = 2, s_2 + q_2 = 6, s_3 + q_3 = 6;$$

⑥ 检验 J 中每个指标: $s_1 + q_1 + a_{12} = -3, s_1 + q_1 + a_{14} = -2$, 从 J 中去掉指标 $\{2, 4\}$. 令

可选集 $J = \{1, 3, 5\}, l = \min\{j | j \in J\} = 1$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 0, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 1 < \bar{f} = +\infty$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -2, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 2, s_3 = A_3 \sigma_0 - b_3 = -3$, 违背约束集

$I = \{1, 3\}$;

④ 自由变量有 $x_2, x_3, x_4, x_5, \omega_0 + c_2 = 4 < \bar{f} = +\infty, \omega_0 + c_3 = 5, \omega_0 + c_4 = 7, \omega_0 +$

$c_5 = 8$;

⑤ 可选集 $J = \{2, 3, 4, 5\}$, 各违背约束中, 有正系数的自由变量下标集 $J_1 = \{3, 5\}, J_2 =$

$$\{2, 3, 5\}, q_1 = \sum_{j \in J_1} a_{1j} = 4, q_2 = \sum_{j \in J_2} a_{2j} = 7, s_1 + q_1 = 2, s_3 + q_3 = 4;$$

⑥ 检验 J 中每个指标: $s_1 + q_1 + a_{12} = -3, s_1 + q_1 + a_{14} = -2$, 从 J 中去掉指标 $\{2, 4\}$. 令可选

集 $J = \{3, 5\}, l = \min\{j | j \in J\} = 3$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, -2, +3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 0, 1, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 5 < \bar{f} = +\infty$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = 1, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 0, s_3 = A_3 \sigma_0 - b_3 = 1, \sigma_0 = (1, 0, 1, 0, 0)^T$

是可行点, 令 $\bar{x} = \sigma_0 = (1, 0, 1, 0, 0)^T$, 则 $\bar{f} = c\bar{x} = 5$.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{+1, -2, -3\}$, 探测点 $\sigma_0 = (1, 0, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 1 < \bar{f} = 5$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -2, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = 2, s_3 = A_3 \sigma_0 - b_3 = -3$, 违背约束集

$I = \{1, 3\}$;

④ 自由变量有 $x_4, x_5, \omega_0 + c_3 = 7 > \bar{f} = 5$, 本子问题无更好的可行解.

① 置子问题 $\{\sigma\} = \{-1\}$, $\sigma_0 = (0, 0, 0, 0, 0)^T$;

② $\omega_0 = 0 < \bar{f} = 5$;

③ 松弛变量 $s_1 = A_1 \sigma_0 - b_1 = -3, s_2 = A_2 \sigma_0 - b_2 = -2, s_3 = A_3 \sigma_0 - b_3 = -1$, 违背约束集

$I = \{1, 2, 3\}$;

④ 自由变量有 $x_2, x_3, x_4, x_5, \omega_0 + c_2 = 3 < \bar{f} = 5, \omega_0 + c_3 = 4, \omega_0 + c_4 = 6 > \bar{f} = 5$;

⑤ 可选集 $J = \{j | c_j < \bar{f}\} = \{2, 3\}$. 各违背约束中, 属于 J 的有正系数的自由变量下标集 $J_1 = \{3\}, J_2 = \{2\}, J_3 = \{2, 3\}, q_1 = \sum_{j \in J_1} a_{1j} = 3, q_2 = \sum_{j \in J_2} a_{2j} = 1, q_3 = \sum_{j \in J_3} a_{3j} = 6,$

$s_1 + q_1 = 0, s_2 + q_2 = -1, s_3 + q_3 = 5$. 本子问题没有更好的可行解.

子问题 $\{\sigma\} = \{-1\}$ 中, 固定变量均取0, 探测完毕, 最优解 $\bar{x} = (1, 0, 1, 0, 0)^T$, 最优值 $\bar{f} = 5$.

4. 假设分派甲、乙、丙、丁、戊5人去完成A、B、C、D、E 5项任务, 每人必须完成一项, 每项任务必须由1人完成. 每个人完成各项任务所需时间 c_{ij} 如下表所示, 问怎样分派任务才能使完成5项任务的总时间最少?

| | A | B | C | D | E |
|---|----|----|----|----|----|
| 甲 | 16 | 14 | 18 | 17 | 20 |
| 乙 | 14 | 13 | 16 | 15 | 17 |
| 丙 | 18 | 16 | 17 | 19 | 20 |
| 丁 | 19 | 17 | 15 | 16 | 19 |
| 戊 | 17 | 15 | 19 | 18 | 21 |

解 设第 i 个人完成第 j 项任务的工作量为 $x_{ij}, i, j = 1, 2, \dots, 5$. 数学模型如下:

$$\min \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^5 c_{ij} x_{ij}$$

$$\text{s. t. } Ax = e, \\ x_j \geq 0, \text{ 且取 } 0 \text{ 或 } 1, j = 1, 2, \dots, 5,$$

其中

$$x = (x_{11}, x_{12}, \dots, x_{15}, \dots, x_{51}, \dots, x_{55})^T, \quad c = (c_{11}, c_{12}, \dots, c_{15}, \dots, c_{51}, \dots, c_{55}), \\ A = (p_{11}, p_{12}, \dots, p_{15}, \dots, p_{51}, \dots, p_{55}),$$

p_{ij} 的第 i 和第 $5+j$ 个分量是 1, 其余分量是 0, 向量 e 的分量均为 1.

将费用系数向量 c 写成矩阵形式:

$$(c_{ij})_{5 \times 5} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} & c_{14} & c_{15} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} & c_{24} & c_{25} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} & c_{34} & c_{35} \\ c_{41} & c_{42} & c_{43} & c_{44} & c_{45} \\ c_{51} & c_{52} & c_{53} & c_{54} & c_{55} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 16 & 14 & 18 & 17 & 20 \\ 14 & 13 & 16 & 15 & 17 \\ 18 & 16 & 17 & 19 & 20 \\ 19 & 17 & 15 & 16 & 19 \\ 17 & 15 & 19 & 18 & 21 \end{bmatrix}.$$

下面求约化矩阵 $(\hat{c}_{ij})_{5 \times 5}$.

令 $u_i = \min_j \{c_{ij}\}, i = 1, 2, \dots, 5$. 第 i 行的每个元素减去本行的最小数 $u_i (i = 1, 2, \dots, 5)$, 得到下列矩阵:

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 4 & 3 & 6 \\ 1 & 0 & 3 & 2 & 4 \\ 2 & 0 & 1 & 3 & 4 \\ 4 & 2 & 0 & 1 & 4 \\ 2 & 0 & 4 & 3 & 6 \end{bmatrix}.$$

再从所得矩阵的每一列元素减去本列的最小数 $v_j (j = 1, 2, \dots, 5)$, 得到约化矩阵:

$$(\hat{c}_{ij})_{5 \times 5} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 4 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 2 & 0 \\ 3 & 2 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 4 & 2 & 2 \end{bmatrix}. \quad (1)$$

用最少数直线覆盖矩阵 (1) 中的全部零元素. 最少数直线数是 4, 尚未达到最优解. 未被覆盖元素中最小数 $l = 1$. 未被覆盖元素减去最小数 1, 两次覆盖元素加 1, 得下列约化矩阵:

$$(\bar{c}_{ij})_{5 \times 5} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 3 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 3 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 3 & 1 & 2 \end{bmatrix}. \quad (2)$$

用最少数直线覆盖矩阵 (2) 中的全部零元素, 最少数直线数是 4, 尚未达到最优解. 未被覆盖元素中最小数 $l = 1$. 未被覆盖元素减去 1, 两次覆盖元素加 1, 得到约化矩阵:

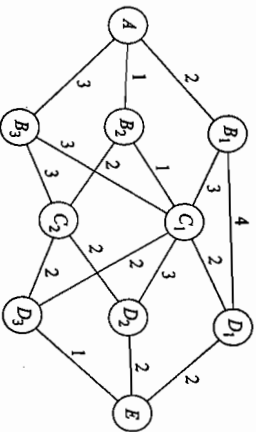
$$\begin{bmatrix} 0 & \oplus & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & \oplus & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & \oplus \\ 4 & 4 & \oplus & 0 & 1 \\ \oplus & 0 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

用最少数直线覆盖矩阵 (3) 中的全部零元素, 最少数直线数等于 5, 已经得到 5 个独立的零元素. 5 个独立的零元素的选择并不惟一. 例如, 令

$$x_{12} = x_{24} = x_{35} = x_{43} = x_{51} = 1, \\ \text{其中 } x_{ij} = 1 \text{ 表示第 } i \text{ 个人完成第 } j \text{ 项任务; 其他 } x_{ij} = 0. \text{ 最小值} \\ f_{\min} = 14 + 15 + 20 + 15 + 17 = 81.$$

动态规划简介题解

1. 假设有一个路网如下图所示, 图中数字表示该路段的长度, 求从 A 到 E 的最短路线及其长度.



解 用逆推解法, 分为 4 个阶段. 第 k 阶段的状态变量记作 s_k , 决策变量记作 u_k , 状态转移方程 $s_{k+1} = u_k(s_k)$. 最优指标函数记作 $f_k(s_k)$, 表示从 s_k 到终端的最短路程.

当 $k=4$ 时:

$$f_4(D_1) = 2, u_4(D_1) = E; \quad f_4(D_2) = 2, u_4(D_2) = E; \quad f_4(D_3) = 1, u_4(D_3) = E.$$

当 $k=3$ 时:

$$\begin{aligned} f_3(C_1) &= \min\{2 + f_4(D_1), 3 + f_4(D_2), 2 + f_4(D_3)\} \\ &= \min\{2 + 2, 3 + 2, 2 + 1\} \\ &= 3, \quad u_3(C_1) = D_3; \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f_3(C_2) &= \min\{2 + f_4(D_2), 2 + f_4(D_3)\} \\ &= \min\{2 + 2, 2 + 1\} \\ &= 3, \quad u_3(C_2) = D_3. \end{aligned}$$

当 $k=2$ 时:

$$f_2(B_1) = \min\{4 + f_3(D_1), 3 + f_3(C_1)\}$$

$$\begin{aligned} &= \min\{4 + 2, 3 + 3\} \\ &= 6, \quad u_2(B_1) = D_1 \text{ 或 } C_1; \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f_2(B_2) &= \min\{1 + f_3(C_1), 2 + f_3(C_2)\} \\ &= \min\{1 + 3, 2 + 3\} \\ &= 4, \quad u_2(B_2) = C_1; \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f_2(B_3) &= \min\{3 + f_3(C_1), 3 + f_3(C_2)\} \\ &= \min\{3 + 3, 3 + 3\} \\ &= 6, \quad u_2(B_3) = C_1 \text{ 或 } C_2. \end{aligned}$$

当 $k=1$ 时:

$$\begin{aligned} f_1(A) &= \min\{2 + f_2(B_1), 1 + f_2(B_2), 3 + f_2(B_3)\} \\ &= \min\{2 + 6, 1 + 4, 3 + 6\} \\ &= 5, \quad u_1(A) = B_2. \end{aligned}$$

最短路线: $A \rightarrow B_2 \rightarrow C_1 \rightarrow D_3 \rightarrow E$.

最短路程: $f_1(A) = 5$.

2. 分别用逆推解法及顺推解法求解下列各题:

$$\begin{aligned} (1) \max \quad & 2x_1^2 + 3x_2 + 5x_3 & (2) \max \quad & x_1^2 + 8x_2 + 3x_3^2 \\ \text{s. t.} \quad & 2x_1 + 4x_2 + x_3 = 8, & \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 6, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0; & & x_1, x_2, x_3 \geq 0; \\ (3) \min \quad & x_1 + x_2^2 + 2x_3 & (4) \max \quad & x_1x_2x_3 \\ \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 \geq 10, & \text{s. t.} \quad & x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 6, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0; & & x_1, x_2, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

解 (1) 先用逆推解法

划分为 3 个阶段. 阶段指标 $v_3(x_3) = 5x_3$, $v_2(x_2) = 3x_2$, $v_1(x_1) = 2x_1^2$. 用 s_k 表示第 k 阶段的状态变量, 状态转移方程:

$$s_3 - x_3 = 0, \quad s_3 = s_2 - 4x_2, \quad s_2 = s_1 - 2x_1, \quad s_1 = 8.$$

考虑非负限制, 则有

$$x_3 = s_3, \quad 0 \leq x_2 \leq \frac{1}{4}s_2, \quad 0 \leq x_1 \leq \frac{1}{2}s_1.$$

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \max_{x \in D_k(s_k)} \{v_k(x_k) + f_{k+1}(s_{k+1})\}, & k = 3, 2, 1, \\ f_4(s_4) = 0. \end{cases}$$

当 $k=3$ 时:

$$f_3(s_3) = \max_{x_3=s_3} \{5x_3 + f_4(s_4)\} = 5s_3, \quad x_3 = s_3.$$

当 $k=2$ 时:

$$\begin{aligned} f_2(s_2) &= \max_{0 \leq x_2 \leq \frac{1}{4}s_2} \{3x_2 + f_3(s_3)\} \\ &= \max_{0 \leq x_2 \leq \frac{1}{4}s_2} \{3x_2 + 5(s_2 - 4x_2)\} \\ &= 5s_2, \\ x_2 &= 0. \end{aligned}$$

当 $k=1$ 时:

$$\begin{aligned} f_1(s_1) &= \max_{0 \leq x_1 \leq \frac{1}{2}s_1} \{2x_1^2 + f_2(s_2)\} \\ &= \max_{0 \leq x_1 \leq \frac{1}{2}s_1} \{2x_1^2 + 5(s_1 - 2x_1)\} \\ &= 5s_1, \\ x_1 &= 0. \end{aligned}$$

由 $x_1=0$, 知 $s_2=s_1=8$; 由 $x_2=0$, 知 $s_3=s_2=8$. 因此 $x_3=s_3=8$.

最优解 $\bar{x}=(0,0,8)$, 最优值 $f_{\max}=40$.

再用顺推解法.

划分为 3 个阶段. 阶段指标 $v_1(x_1)=2x_1^2, v_2(x_2)=3x_2, v_3(x_3)=5x_3$. 用 s_{k+1} 表示 k 阶段末的结束状态, 状态转移方程:

$$s_1 = s_2 - 2x_1 = 0, \quad s_2 = s_3 - 4x_2, \quad s_3 = s_4 - x_3, \quad s_4 = 8.$$

由于 $x_1, x_2, x_3 \geq 0$, 因此有

$$x_1 = \frac{1}{2}s_2, \quad 0 \leq x_2 \leq \frac{1}{4}s_3, \quad 0 \leq x_3 \leq s_4.$$

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_{k+1}) = \max\{v_k(x_k) + f_{k+1}(s_{k+1})\}, & k = 1, 2, 3, \\ f_0(s_1) = 0. \end{cases}$$

当 $k=1$ 时:

$$f_1(s_2) = \max_{x_1 = \frac{1}{2}s_2} \{2x_1^2 + f_0(s_1)\} = \frac{1}{2}s_2^2, \quad x_1 = \frac{1}{2}s_2.$$

当 $k=2$ 时:

$$f_2(s_3) = \max_{0 \leq x_2 \leq \frac{1}{4}s_3} \{3x_2 + f_1(s_2)\} = \max_{0 \leq x_2 \leq \frac{1}{4}s_3} \left\{3x_2 + \frac{1}{2}(s_3 - 4x_2)^2\right\}.$$

由于 $g(x_2) = 3x_2 + \frac{1}{2}(s_3 - 4x_2)^2$ 是凸函数, 最大值点是 $x_2=0$ 或 $x_2 = \frac{1}{4}s_3$. 因此

$$f_2(s_3) = \begin{cases} \frac{1}{2}s_3^2, & x_2 = 0, \\ \frac{3}{4}s_3, & x_2 = \frac{1}{4}s_3. \end{cases}$$

当 $k=3$ 时:

$$\begin{aligned} f_3(s_4) &= \max_{0 \leq x_3 \leq s_4} \{5x_3 + f_2(s_3)\} \\ &= \max_{0 \leq x_3 \leq s_4} \left\{5x_3 + \frac{1}{2}s_3^2 + 5x_3 + \frac{3}{4}s_3\right\} \\ &= \max_{0 \leq x_3 \leq s_4} \left\{5x_3 + \frac{1}{2}(s_4 - x_3)^2 + 5x_3 + \frac{3}{4}(s_4 - x_3)\right\} \\ &= 5s_4, \\ x_3 &= s_4 = 8. \end{aligned}$$

由状态转移方程知, 当 $x_3=8$ 时, $s_3=0$; 由 $x_2=0$, 知 $s_2=0$, 故 $x_1=0$.

最优解 $\bar{x}=(0,0,8)$, 最优值 $f_{\max}=40$.

(2) 先用逆推解法. 划分为 3 个阶段, 阶段指标 $v_3(x_3)=3x_3^2, v_2(x_2)=8x_2, v_1(x_1)=x_1^2$. 状态转移方程:

$$s_3 - 2x_3 = 0, \quad s_3 = s_2 - x_2, \quad s_2 = s_1 - x_1, \quad s_1 \leq 6.$$

基本方程:

$$f_k(s_k) = \max_{x_k \in D_k(s_k)} \{v_k(x_k) + f_{k+1}(s_{k+1})\}, \quad k = 3, 2, 1,$$

$$f_4(s_4) = 0.$$

当 $k=3$ 时:

$$f_3(s_3) = \max_{x_3 = \frac{1}{2}s_3} \{3x_3^2 + f_4(s_4)\} = \frac{3}{4}s_3^2, \quad x_3 = \frac{1}{2}s_3.$$

当 $k=2$ 时:

$$\begin{aligned} f_2(s_2) &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_2} \{8x_2 + f_3(s_3)\} \\ &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_2} \left\{8x_2 + \frac{3}{4}(s_2 - x_2)^2\right\} \\ &= 8s_2, \\ x_2 &= s_2. \end{aligned}$$

当 $k=1$ 时:

$$\begin{aligned} f_1(s_1) &= \max_{0 \leq x_1 \leq s_1} \{x_1^2 + f_2(s_2)\} \\ &= \max_{0 \leq x_1 \leq s_1} \{x_1^2 + 8(s_1 - x_1)\} \\ &= 8s_1, \\ x_1 &= 0. \end{aligned}$$

由于求最大值, 令 $s_1=6$. 利用状态转移方程, 由 $s_1=6, x_1=0$ 推得 $s_2=6$, 故 $x_2=6, s_3=0, x_3=0$.

最优解 $\bar{x}=(0,6,0)$, 最优值 $f_{\max}=48$.

再用顺推解法.

划分为3个阶段. 阶段指标 $v_1(x_1) = x_1^2, v_2(x_2) = 8x_2, v_3(x_3) = 3x_3^2$. 状态转移方程:

$$s_1 = s_2 - x_1 = 0, \quad s_2 = s_3 - x_2, \quad s_3 = s_4 - 2x_3, \quad s_4 \leq 6.$$

由于变量有非负的限制, 因此 $x_1 = s_2, 0 \leq x_2 \leq s_3, 0 \leq x_3 \leq \frac{1}{2}s_4$.

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_{k+1}) = \max\{v_k(x_k) + f_{k-1}(s_k)\}, & k = 1, 2, 3, \\ f_0(s_1) = 0. \end{cases}$$

当 $k=1$ 时:

$$f_1(s_2) = \max_{x_1=x_2} \{v_1(x_1) + f_0(s_1)\} = s_2^2, \quad x_1 = s_2.$$

当 $k=2$ 时:

$$\begin{aligned} f_2(s_3) &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_3} \{v_2(x_2) + f_1(s_2)\} \\ &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_3} \{8x_2 + (s_3 - x_2)^2\} \\ &= 8s_3, \\ x_2 &= s_3. \end{aligned}$$

当 $k=3$ 时:

$$\begin{aligned} f_3(s_4) &= \max_{0 \leq x_3 \leq \frac{1}{2}s_4} \{v_3(x_3) + f_2(s_3)\} \\ &= \max_{0 \leq x_3 \leq \frac{1}{2}s_4} \{3x_3^2 + 8(s_4 - 2x_3)\} \\ &= 8s_4, \\ x_3 &= 0. \end{aligned}$$

为取最大值, 令 $s_4 = 6, x_3 = 0$. 利用状态转移方程, 推出 $s_3 = s_4 - 2x_3 = 6, x_2 = 6, s_2 = s_3 - x_2 = 0, x_1 = s_2 = 0$.

最优解 $\bar{x} = (0, 6, 0)$, 最优值 $f_{\max} = 48$.

(3) 先用逆推解法.

划分为3个阶段, 阶段指标 $v_k(x_k) = 2x_k, v_k(x_k) = x_k^2, v_1(x_1) = x_1$. 用 s_k 表示第 k 阶段的状态变量. 状态转移方程: $s_3 - x_3 = 0, s_3 = s_2 - x_2, s_2 = s_1 - x_1, s_1 \geq 10$.

由于有非负的限制, 因此 $x_3 = s_3, 0 \leq x_2 \leq s_2, 0 \leq x_1 \leq s_1$.

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \min_{s_k \in D_k(s_k)} \{v_k(x_k) + f_{k+1}(s_{k+1})\}, & k = 3, 2, 1, \\ f_4(s_4) = 0. \end{cases}$$

当 $k=3$ 时:

当 $k=2$ 时:

$$\begin{aligned} f_3(s_3) &= \min_{s_3=s_3} \{2x_3 + f_4(s_4)\} = 2s_3, \quad x_3 = s_3. \\ f_2(s_2) &= \min_{0 \leq x_2 \leq s_2} \{x_2^2 + f_3(s_3)\} \\ &= \min_{0 \leq x_2 \leq s_2} \{x_2^2 + 2(s_2 - x_2)\} \\ &= \begin{cases} s_2^2, & s_2 < 1, \\ 2s_2 - 1, & s_2 \geq 1, \end{cases} \\ x_2 &= \begin{cases} s_2, & s_2 < 1, \\ 1, & s_2 \geq 1. \end{cases} \end{aligned}$$

当 $k=1$ 时:

$$\begin{aligned} f_1(s_1) &= \min_{0 \leq x_1 \leq s_1} \{x_1 + f_2(s_2)\} = s_1 - \frac{1}{4}, \\ x_1 &= s_1 - \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

为取最小值, 令 $s_1 = 10, x_1 = s_1 - \frac{1}{2} = \frac{19}{2}$, 利用状态转移方程, 得到 $s_2 = s_1 - x_1 = \frac{1}{2}, x_2 = \frac{1}{2}, s_3 = s_2 - x_2 = 0, x_3 = s_3 = 0$.

最优解 $\bar{x} = (\frac{19}{2}, \frac{1}{2}, 0)$, 最优值 $f_{\min} = \frac{39}{4}$.

再用顺推解法.

划分为3个阶段, 阶段指标 $v_1(x_1) = x_1, v_2(x_2) = x_2^2, v_3(x_3) = 2x_3$. 状态转移方程: $s_1 = s_2 - x_1 = 0, s_2 = s_3 - x_2, s_3 = s_4 - x_3, s_4 \geq 10$. 由于有非负的限制, 因此 $x_1 = s_2, 0 \leq x_2 \leq s_3, 0 \leq x_3 \leq s_4$.

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_{k+1}) = \min\{v_k(x_k) + f_{k-1}(s_k)\}, & k = 1, 2, 3, \\ f_0(s_1) = 0. \end{cases}$$

当 $k=1$ 时:

$$f_1(s_2) = \min_{x_1=s_2} \{v_1(x_1) + f_0(s_1)\} = s_2, \quad x_1 = s_2.$$

当 $k=2$ 时:

$$\begin{aligned} f_2(s_3) &= \min_{0 \leq x_2 \leq s_3} \{x_2^2 + f_1(s_2)\} \\ &= \min_{0 \leq x_2 \leq s_3} \{x_2^2 + (s_3 - x_2)\} \end{aligned}$$

$$= \begin{cases} s_3^2, & \text{当 } s_3 < \frac{1}{2}, \\ s_3 - \frac{1}{4}, & \text{当 } s_3 \geq \frac{1}{2}, \end{cases}$$

$$x_2 = \begin{cases} s_3, & s_3 < \frac{1}{2}, \\ \frac{1}{2}, & s_3 \geq \frac{1}{2}. \end{cases}$$

当 $k=3$ 时:

$$f_3(s_1) = \min_{0 \leq s_3 \leq 1} \{2x_3 + f_2(s_4 - x_3)\} = s_4 - \frac{1}{4}, \quad x_3 = 0.$$

为取最小值, 令 $s_4 = 10, x_3 = 0$, 利用状态转移方程求得 $s_3 = s_4 - x_3 = 10, x_2 = \frac{1}{2}, s_2 =$

$$s_3 - x_2 = \frac{19}{2}, x_1 = s_2 = \frac{19}{2}, s_1 = s_2 - x_1 = 0.$$

$$\text{最优解 } \bar{x} = \left(\frac{19}{2}, \frac{1}{2}, 0\right), \text{ 最优值 } f_{\min} = \frac{39}{4}.$$

(4) 先用逆推解法.

划分为 3 个阶段, 阶段指标: $v_3(x_3) = x_3, v_2(x_2) = x_2, v_1(x_1) = x_1$. 状态转移方程: $s_4 =$

$s_3 - 2x_3 = 0, s_3 = s_2 - x_2, s_2 = s_1 - x_1, s_1 \leq 6$. 由于有非负的限制, 因此 $x_3 = \frac{1}{2}s_3, 0 \leq x_2 \leq s_2,$

$$0 \leq x_1 \leq s_1.$$

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \max_{0 \leq x_k \leq s_k} \{v_k(s_k) f_{k+1}(s_{k+1})\}, & k = 3, 2, 1, \\ f_4(s_4) = 1. \end{cases}$$

当 $k=3$ 时:

$$f_3(s_3) = \max_{x_3 = \frac{1}{2}s_3} \{x_3 f_4(s_4)\} = \frac{1}{2}s_3, \quad x_3 = \frac{1}{2}s_3.$$

当 $k=2$ 时:

$$\begin{aligned} f_2(s_2) &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_2} \{x_2 f_3(s_3)\} \\ &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_2} \left\{ \frac{1}{2} x_2 (s_2 - x_2) \right\} \\ &= \frac{1}{8} s_2^2, \\ x_2 &= \frac{1}{2} s_2. \end{aligned}$$

当 $k=3$ 时:

$$\begin{aligned} f_1(s_1) &= \max_{0 \leq x_1 \leq s_1} \{x_1 f_2(s_2)\} \\ &= \max_{0 \leq x_1 \leq s_1} \left\{ \frac{1}{8} x_1 (s_1 - x_1)^2 \right\} \\ &= \frac{1}{54} s_1^3, \\ x_1 &= \frac{1}{3} s_1. \end{aligned}$$

为求最大值点, 令 $s_1 = 6, x_1 = 2$, 利用状态转移方程得到 $s_2 = s_1 - x_1 = 4, x_2 = \frac{1}{2}s_2 = 2,$

$$s_3 = s_2 - x_2 = 2, x_3 = \frac{1}{2}s_3 = 1.$$

最优解 $\bar{x} = (2, 2, 1)$, 最优值 $f_{\max} = 4$.

再用顺推解法.

划分为 3 个阶段, 阶段指标: $v_1(x_1) = x_1, v_2(x_2) = x_2, v_3(x_3) = x_3$. 状态转移方程: $s_1 =$

$s_2 - x_1 = 0, s_2 = s_3 - x_2, s_3 = s_4 - 2x_3, s_4 \leq 6$. 由于有非负的限制, 因此 $x_1 = s_2, 0 \leq x_2 \leq s_3, 0 \leq$

$$x_3 \leq \frac{1}{2}s_4.$$

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_{k+1}) = \max_{x_1, x_2} \{v_k(x_k) f_{k+1}(s_k)\}, & k = 1, 2, 3, \\ f_0(s_1) = 1. \end{cases}$$

当 $k=1$ 时:

$$f_1(s_2) = \max_{x_1 = s_2} \{x_1 f_0(s_1)\} = s_2, \quad x_1 = s_2.$$

当 $k=2$ 时:

$$\begin{aligned} f_2(s_3) &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_3} \{x_2 f_1(s_2)\} \\ &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_3} \{x_2 (s_3 - x_2)\} \\ &= \frac{1}{4} s_3^2, \\ x_2 &= \frac{1}{2} s_3. \end{aligned}$$

当 $k=3$ 时:

$$\begin{aligned} f_3(s_4) &= \max_{0 \leq x_3 \leq \frac{1}{2}s_4} \{x_3 f_2(s_3)\} \\ &= \max_{0 \leq x_3 \leq \frac{1}{2}s_4} \left\{ \frac{1}{4} x_3 (s_4 - 2x_3)^2 \right\} \end{aligned}$$

$$= \frac{1}{54} s_4,$$

$$x_3 = \frac{1}{6} s_4.$$

求极大值, 令 $s_4 = 6, x_3 = \frac{1}{6} s_4 = 1$, 利用状态转移方程得到 $s_3 = s_4 - 2x_3 = 4, x_2 = \frac{1}{2} s_3 = 2, s_2 = s_3 - x_2 = 2, x_1 = s_2 = 2$.

最优解 $\bar{x} = (2, 2, 1)$, 最优值 $f_{\max} = 4$.

3. 假设某种机器可在高低两种不同负荷下运行, 在高负荷下运行时, 每台机器每年产值 20 万元, 机器年损坏率 20%, 在低负荷下运行时, 每台机器每年产值 17 万元, 机器年损坏率 10%, 开始生产时, 完好机器数量为 100 台, 试问如何安排机器在高低负荷下的生产, 才能使 3 年内总产值最高? (提示: 可取第 k 年度初完好机器数 s_k 作为状态变量).

解 下面用逆推解法.

第 k 年度初完好机器数 s_k 为状态变量, $s_1 = 100$. 第 k 年度分配高负荷下生产的机器数 x_k 为决策变量, 低负荷下生产的机器数为 $s_k - x_k$. 阶段指标 $v_k(s_k, x_k)$ 为第 k 年度产值, 即

$$v_k(s_k, x_k) = 20x_k + 17(s_k - x_k) = 17s_k + 3x_k, \quad k = 3, 2, 1.$$

状态转移方程:

$$s_{k+1} = 0.8x_k + 0.9(s_k - x_k) = 0.9s_k - 0.1x_k, \quad k = 3, 2, 1.$$

最优值函数 $f_k(s_k)$ 表示从第 k 年度初到第 3 年度末最大产值.

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \max\{v_k(s_k, x_k) + f_{k+1}(s_{k+1})\}, & k = 3, 2, 1, \\ f_4(s_4) = 0. \end{cases}$$

求解过程如下:

当 $k=3$ 时:

$$\begin{aligned} f_3(s_3) &= \max_{0 \leq x_3 \leq s_3} \{v_3(s_3, x_3) + f_4(s_4)\} \\ &= \max_{0 \leq x_3 \leq s_3} \{17s_3 + 3x_3\} \\ &= 20s_3, \\ x_3 &= s_3. \end{aligned}$$

当 $k=2$ 时:

$$\begin{aligned} f_2(s_2) &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_2} \{v_2(s_2, x_2) + f_3(s_3)\} \\ &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_2} \{17s_2 + 3x_2 + 20(0.9s_2 - 0.1x_2)\} \\ &= \max_{0 \leq x_2 \leq s_2} \{35s_2 + x_2\} \\ &= 36s_2, \end{aligned}$$

当 $k=1$ 时:

$$\begin{aligned} f_1(s_1) &= \max_{0 \leq x_1 \leq s_1} \{v_1(s_1, x_1) + f_2(s_2)\} \\ &= \max_{0 \leq x_1 \leq s_1} \{17s_1 + 3x_1 + 36(0.9s_1 - 0.1x_1)\} \\ &= \max_{0 \leq x_1 \leq s_1} \{49.4s_1 - 0.6x_1\} \\ &= 49.4s_1 = 4940(\text{万元}), \\ x_1 &= 0. \end{aligned}$$

利用状态转移方程, 由 $s_1 = 100, x_1 = 0$ 推得 $s_2 = 90, x_2 = 90, s_3 = 72, x_3 = 72$.

最优解 $\bar{x} = (0, 90, 72)$, 总产值 $f_1(s_1) = 4940$ 万元.

计划安排: 第 1 年, 100 台机器均在低负荷下生产; 第 2 年初有 90 台完好机器, 均安排高负荷下生产; 第 3 年初完好机器 72 台, 均安排高负荷下生产. 按此计划, 3 年总产值最高, 为 4940 万元.

4. 假设旅行者携带各种货物总重量不得超过 80kg. 现有 A, B, C 三种货物, 每件重量及价值如下表所示, 试问 A, B, C 各携带多少件才能使总价值最大?

| 货物种类 | A | B | C |
|--------|-----|-----|-----|
| 每件重/kg | 15 | 24 | 30 |
| 每件价值/元 | 200 | 340 | 420 |

解 设携带货物 A, B, C 分别为 x_1, x_2, x_3 件. 问题表达成整数规划如下:

$$\begin{aligned} \max \quad & 200x_1 + 340x_2 + 420x_3 \\ \text{s. t.} \quad & 15x_1 + 24x_2 + 30x_3 \leq 80, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \text{ 且为整数.} \end{aligned}$$

下面用动态规划逆推解法求解.

按货物种类分为 3 个阶段, 阶段指标 $v_k(x_1) = 200x_1, v_k(x_2) = 340x_2, v_k(x_3) = 420x_3$. 用 s_k 表示第 k 阶段的状态变量, s_k 是携带货物重量的上限. 状态转移方程: $0 \leq s_1 = s_3 - 30x_3, s_2 = s_1 - 24x_2, s_2 = s_1 - 15x_1, s_1 \leq 80$.

基本方程:

$$\begin{cases} f_k(s_k) = \max\{v_k(x_k) + f_{k+1}(s_{k+1})\}, & k = 3, 2, 1, \\ f_4(s_4) = 0. \end{cases}$$

首先, 从第 1 阶段开始, 分析最优值函数 $f_k(s_k)$. 当 $k=1$ 时:

$$f_1(s_1) = \max_{0 \leq x_1 \leq s_1} \{200x_1 + f_2(s_2)\}$$

x_1 为整数

$$= \max_{\substack{0 \leq 15x_1 \leq 80 \\ x_1 \text{ 为整数}}} \{200x_1 + f_2(80 - 15x_1)\}$$

$$= \max\{0 + f_2(80), 200 + f_2(65), 400 + f_2(50), 600 + f_2(35), 800 + f_2(20), 1000 + f_2(5)\}.$$

当 $k=2$ 时:

$$f_2(s_2) = \max_{\substack{0 \leq 24x_2 \leq s_2 \\ x_2 \text{ 为整数}}} \{340x_2 + f_3(s_2)\} = \max_{\substack{0 \leq 24x_2 \leq s_2 \\ x_2 \text{ 为整数}}} \{340x_2 + f_3(s_2 - 24x_2)\}.$$

利用上式, 对 $f_1(s_1)$ 中涉及的 $f_2(s_2)$ 分别计算如下:

$$f_2(80) = \max_{\substack{0 \leq 24x_2 \leq 80 \\ x_2 \text{ 为整数}}} \{340x_2 + f_3(80 - 24x_2)\} \\ = \max\{0 + f_3(80), 340 + f_3(56), 680 + f_3(32), 1020 + f_3(8)\},$$

$$f_2(65) = \max_{\substack{0 \leq 24x_2 \leq 65 \\ x_2 \text{ 为整数}}} \{340x_2 + f_3(65 - 24x_2)\}$$

$$= \max\{0 + f_3(65), 340 + f_3(41), 680 + f_3(17)\},$$

$$f_2(50) = \max_{\substack{0 \leq 24x_2 \leq 50 \\ x_2 \text{ 为整数}}} \{340x_2 + f_3(50 - 24x_2)\}$$

$$= \max\{0 + f_3(50), 340 + f_3(26), 680 + f_3(2)\},$$

$$f_2(35) = \max_{\substack{0 \leq 24x_2 \leq 35 \\ x_2 \text{ 为整数}}} \{340x_2 + f_3(35 - 24x_2)\}$$

$$= \max\{0 + f_3(35), 340 + f_3(11)\},$$

$$f_2(20) = \max_{\substack{0 \leq 24x_2 \leq 20 \\ x_2 \text{ 为整数}}} \{340x_2 + f_3(20 - 24x_2)\}$$

$$= 0 + f_3(20),$$

$$f_2(5) = 0 + f_3(5).$$

当 $k=3$ 时:

$$f_3(s_3) = \max_{\substack{0 \leq 30x_3 \leq s_3 \\ x_3 \text{ 为整数}}} \{420x_3 + f_4(s_3)\}$$

$$= \max_{\substack{0 \leq 30x_3 \leq s_3 \\ x_3 \text{ 为整数}}} \{420x_3\}$$

$$= 420 \left\lfloor \frac{1}{30} s_3 \right\rfloor, \quad x_3 = \left\lfloor \frac{1}{30} s_3 \right\rfloor.$$

利用 $f_3(s_3) = 420 \left\lfloor \frac{1}{30} s_3 \right\rfloor$ 计算 $f_2(s_2)$ 中涉及的 $f_3(s_3)$:

$$f_3(80) = 840, \quad f_3(56) = 420, \quad f_3(32) = 420, \quad f_3(8) = 0, \quad f_3(65) = 840,$$

$$f_3(41) = 420, \quad f_3(17) = 0, \quad f_3(50) = 420, \quad f_3(26) = 0, \quad f_3(2) = 0,$$

$$f_3(35) = 420, \quad f_3(11) = 0, \quad f_3(20) = 0, \quad f_3(5) = 0.$$

代入 $f_2(s_2)$ 各表达式, 则有

$$f_2(80) = \max\{840, 340 + 420, 680 + 420, 1020 + 0\} \\ = 1100, \quad x_2 = 2;$$

$$f_2(65) = \max\{840, 340 + 420, 680 + 0\} = 840, \quad x_2 = 0;$$

$$f_2(50) = \max\{420, 340 + 0, 680 + 0\} = 680, \quad x_2 = 2;$$

$$f_2(35) = \max\{420, 340 + 0\} = 420, \quad x_2 = 0;$$

$$f_2(20) = f_2(5) = 0.$$

最后计算 $f_1(s_1)$:

将 $f_2(s_2)$ 代入 $f_1(s_1)$ 的表达式, 则有

$$f_1(s_1) = \max\{1100, 200 + 840, 400 + 680, 600 + 420, 800 + 0\} = 1100, \\ x_1 = 0;$$

取重量上限, $s_1 = 80, x_1 = 0$, 利用状态转移方程得到 $s_2 = s_1 = 80, x_2 = 2, s_3 = 80 - 24 \times 2 = 32, x_3 = \left\lfloor \frac{1}{30} s_3 \right\rfloor = 1$.

携带货物情况是, A 种 0 件, B 种 2 件, C 种 1 件. 最大总价值 1100.