

西安市大气 SO₂ 污染的最优控制

彭勤科 吴受章
(西安交通大学)

摘 要

本文给出了一种城市大气 SO₂ 污染治理的半无限规划优化模型,对文献[3]提出的算法补充讨论了其性质和收敛准则,并用此算法和 Dantzig-Wolfe 分解算法求出了西安市大气 SO₂ 污染的最优控制方案。

一、引 言

现在对城市大气 SO₂ 污染的控制可以采取许多措施,如调整产业结构、城市的合理布局、改进生产工艺、使用低污染的设备、改变燃料构成、集中供热、煤气化、煤脱硫、烟气脱硫和改善环境的自净能力等,而最优控制是合理地安排各种控制措施,使得在 SO₂ 污染得到全面改善的条件下,尽可能减少控制费用。

对城市大气 SO₂ 污染的控制不是一个孤立的问题,它与城市的经济发展、城市的性质、居民的愿望、政府的政策等紧密相关。这种城市大气 SO₂ 污染控制系统是一个多因素、多目标、多层次的复杂大系统。对这样的系统,其内部机理还没有全部搞清,现有的统计数据还很有限,所以模型要根据各城市的治理重点、对结果的要求和已有的统计资料建立。本文所建模型是以大气质量评价为基础,控制措施能落实到具体的区域中。并且适用于其它类型大气污染和粉尘污染的最优控制。

二、系统优化模型

设系统有 N 个污染源,第 i 个污染源有 n_i 种控制措施,并用 n_i 个三元组 (a_{ij}, p_{ij}, h_{ij}) , $j = 1, \dots, n_i$ 表示,对应的决策变量用 x_{ij} , $j = 1, \dots, n_i$ 表示。其中 a_{ij} , p_{ij} , h_{ij} 分别为投资系数、排污系数、有效发热量。定义为: x_{ij} 是第 i 个污染源由第 j 种控制措施处理的燃料的数量; a_{ij} 是对第 i 个污染源采取第 j 种控制措施时单位重量燃料所需的费用; p_{ij} 是对第 i 个污染源采取第 j 种控制措施后单位重量燃料排放的 SO₂ 量,这样第 i 个污染源 SO₂ 的排放量为

$$Q_i = \sum_{j=1}^{n_i} p_{ij} x_{ij}. \quad (1)$$

h_{ij} 是对第 i 个污染源采取第 j 种控制措施后单位重量燃料所放出的有用热量。

1. 费用目标函数

极小化目标函数是 $J = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^{n_i} a_{ij} x_{ij}$, 这里 J 是一次性投资, 不含实现控制措施后的运行费用。

2. 约束条件

浓度约束: 设第 i 个污染源在点 s 造成的污染为 $d_i(s)$, 则所有污染源在 s 点的污染为 $\sum_{i=1}^N d_i(s)$. 若点 $s \in D \subset R^2$ 处 SO₂ 浓度允许的最大值是 $b(s): D \rightarrow R$, 则浓度约束为

$$\sum_{i=1}^N d_i(s) \leq b(s). \quad (2)$$

本文采用文献[1]中的烟流模式计算 $d_i(s)$,

$$d_i(s) = \frac{Q_i}{\pi \bar{u} \sigma_y \sigma_z} \exp \left\{ -\frac{H_e^2}{2\sigma_z^2} - \frac{(v - v_i)^2}{2\sigma_y^2} \right\}.$$

式中 Q_i 是污染物排放量, 单位是毫克/秒; σ_z 和 σ_y 是扩散参数, 与大气稳定度有关, 单位是米; \bar{u} 是平均风速, 单位是米/秒; H_e 是有效排放高度, 单位是米; u 和 v 是观测点 s 的坐标, u_i 和 v_i 是污染源的坐标, 单位是米. 浓度 $d_i(s)$ 的单位是毫克/立方米. 把此模式和(1)式代入式(2)得

$$\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^{n_i} a_{ij}(s) x_{ij} \leq b(s). \quad (2)'$$

式中

$$a_{ij}(s) = \frac{p_{ij}}{\pi \bar{u} \sigma_z \sigma_y} \exp \left\{ -\frac{H_e^2}{2\sigma_z^2} - \frac{(v - v_i)^2}{2\sigma_y^2} \right\}.$$

最后指出, 在高斯烟流模式中, 风向、风速, 大气稳定度是随机干扰。

能量需求约束: 设第 i 个污染源需要的有用热量为 W_i , 则能量需求约束为

$$\sum_{j=1}^{n_i} h_{ij} x_{ij} = W_i. \quad (3)$$

控制范围约束: 有些控制措施的决策变量(如煤气量)应限定范围, 即

$$x_{ij} \leq U_{ij}. \quad (4)$$

资源和技术约束: 给定常数 V 和共享资源或技术的指标集 I , 则有约束

$$\sum_{ij \in I} x_{ij} \leq V. \quad (5)$$

非负约束:

$$x_{ij} \geq 0, \quad j = 1, \dots, n_i; \quad i = 1, \dots, N. \quad (6)$$

综合之, 系统优化模型为

$$\min_{x_{ij}} J = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^{n_i} a_{ij} x_{ij}$$

$$s. t. \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^{n_i} a_{ij}(s)x_{ij} \leq b(s), \quad \sum_{j=1}^{n_i} h_{ij}x_{ij} = W_i,$$

$$x_{ij} \leq U_{ij}, \quad \sum_{ij \in I} x_{ij} \leq V, \quad x_{ij} \geq 0,$$

$$j = 1, 2, \dots, n_i; \quad i = 1, 2, \dots, N, \quad s \in D.$$

简写为

$$\min c^T x$$

$$s. t. \quad a^T(s)x \leq b(s), \quad s \in D \quad (7.1)$$

$$x \in H. \quad (7.2)$$

式中 $c = (a_{11}, \dots, a_{1n_1}, \dots, a_{N1}, \dots, a_{Nn_N})^T$, $x = (x_{11}, \dots, x_{1n_1}, \dots, x_{N1}, \dots, x_{Nn_N})^T$, $a(s) = (a_{11}(s), \dots, a_{1n_1}(s), \dots, a_{N1}(s), \dots, a_{Nn_N}(s))^T$. $H = \{x | x \text{ 满足式(3)---(6)}\}$.

式(7.1)依赖于参数 s , s 可取无限多个值. 因此模型(7)是一个线性半无限规划优化模型.

三、算 法

线性半无限规划有许多求解方法^[2], 最简单的方法是把参数区域 D 网格化, 用网格点生成的约束替代约束 (7.1). 在一定条件下, 只要网格足够密, 就能达到所需的精度. 但网格点越密, 生成的约束越多, 从而计算所需的内存越大. 对高维问题, 内存就变得更大. 因此本文采用文献[3]给出的算法, 该算法既能达到满意精度, 又能大大减小计算机内存. 但文献[3]并未研究此算法的收敛性.

1. 算法

设
$$f(s, x) = b(s) - a^T(s)x, \quad (8)$$

文献[3]提出了以下算法:

1) 给定初值 x^0 , $k = 0$.

2) 求解

$$\min_s f(s, x^k)$$

$$s. t. \quad s \in D \quad (9)$$

的所有局部最优解 $s_1^k, s_2^k, \dots, s_r^k$.

3) 计算

$$x^{k+1} = \arg \min_x c^T x \quad (10)$$

$$s. t. \quad f(s_i^k, x) \geq 0, \quad x \in H, \quad i = 1, \dots, r.$$

4) 判别是否收敛, 若不收敛 $k + 1 \rightarrow k$ 回到 2). 此迭代算法是两级结构, 示于图 1.

上级把问题(9)的局部极小点送给下级, 下级对指定的 $s_i^k, i = 1, \dots, r$, 求解问题(10)并把 x^{k+1} 送回上级, 上级通过判断, 不收敛时再做下一次迭代, 这样直到收敛.

2. 算法的性质

下面对线性情况讨论算法的性质, 并给出收敛准则. 以下假定 $\{x^k\}$ 是由算法产生的序列.

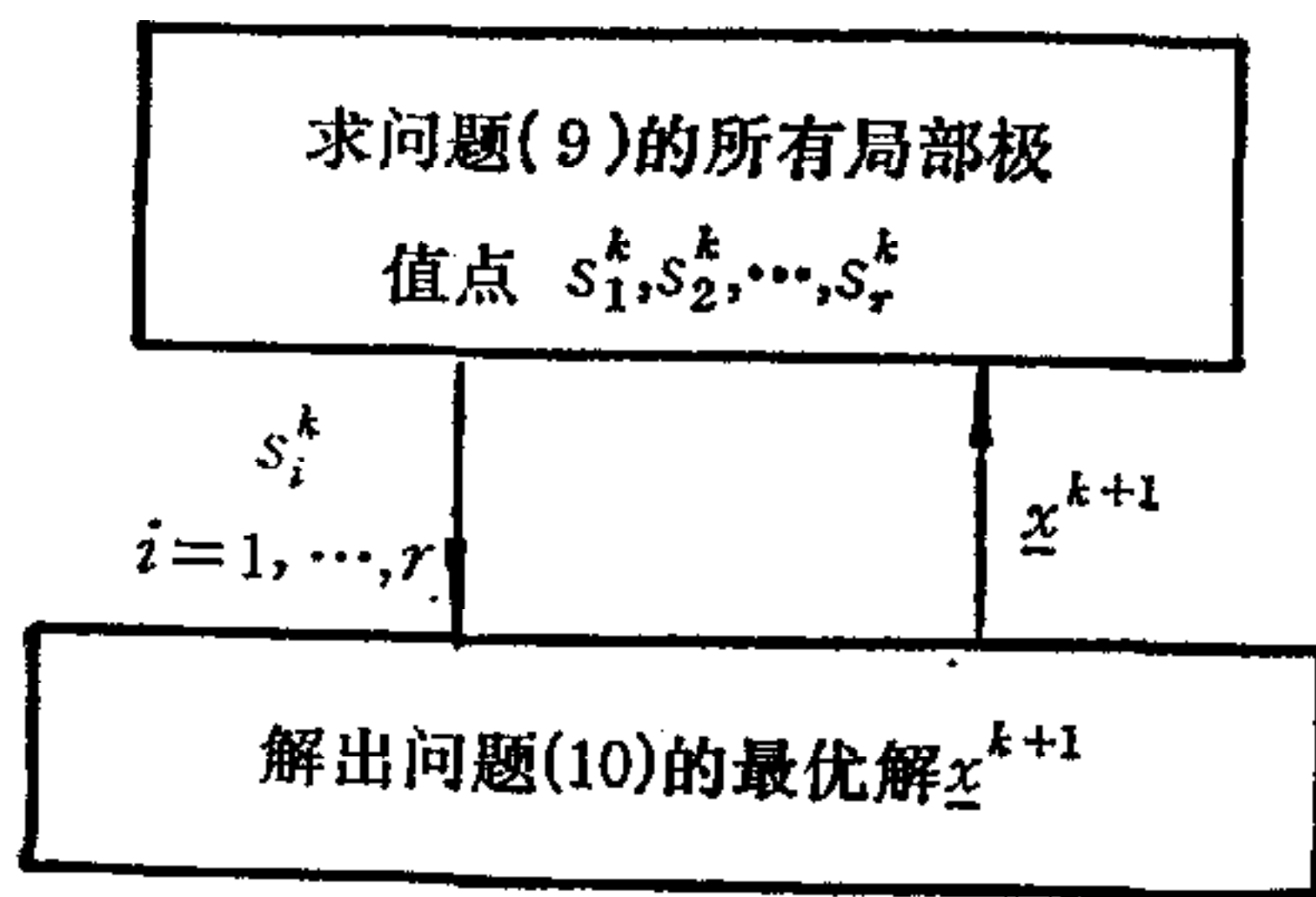


图1 两级结构

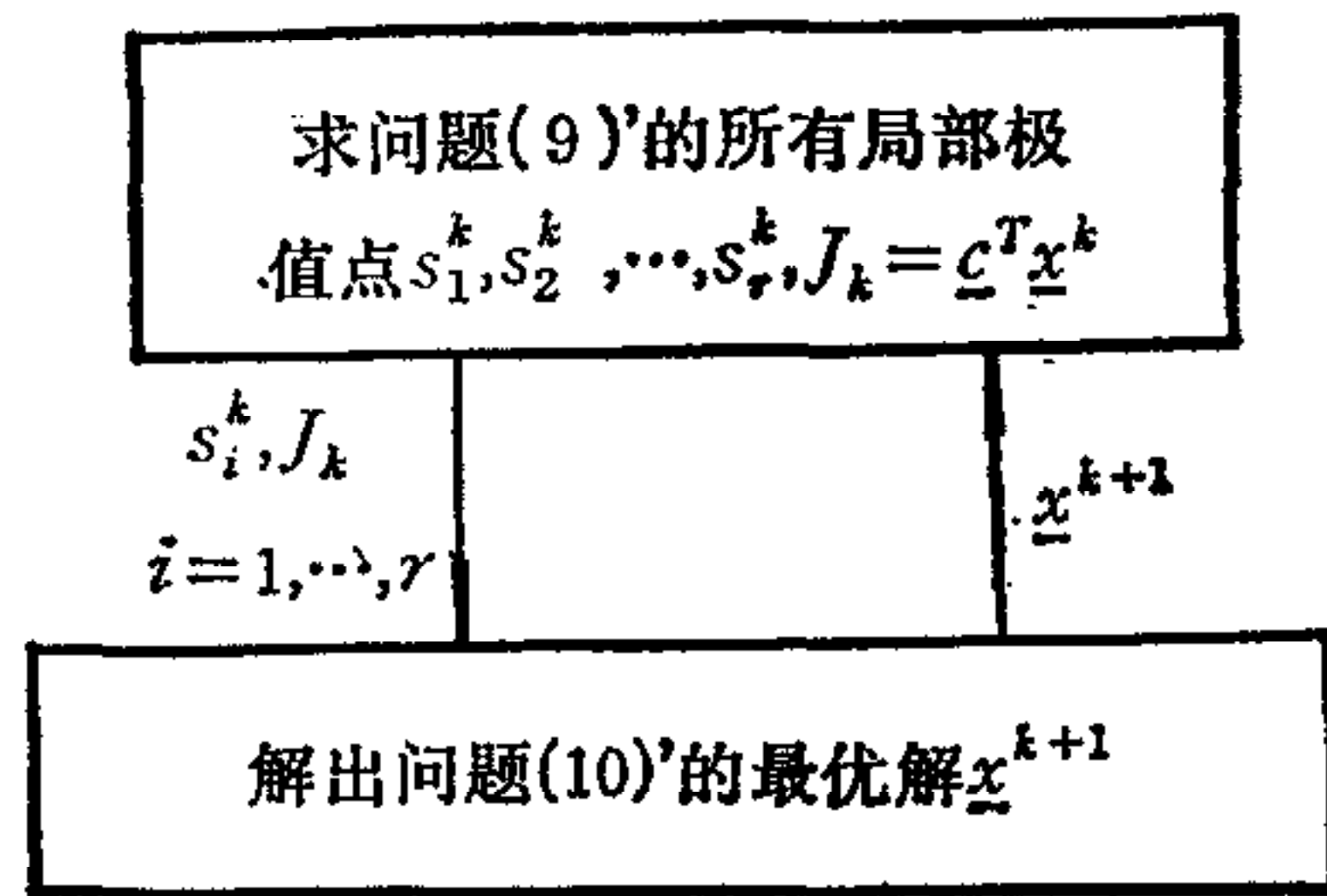


图2 修改的两级结构

命题 1. 设 \bar{x} 是问题(7)的最优解, 则对任意的 $k \geq 0$, 有

$$c^T \bar{x} \geq c^T x^{k+1}.$$

证. 因为 $\bar{x} \in H$, 且对任意的 $s \in D$, $f(s, \bar{x}) \geq 0$, 则 $f(s_i^k, \bar{x}) \geq 0, i = 1, \dots, r$. 此表明 \bar{x} 是问题(10)的可行解, 由于 x^{k+1} 是问题(10)的最小解, 所以 $c^T \bar{x} \geq c^T x^{k+1}$. 证毕
因此可对上述算法进行如下修改:

- 1) 给定初值 x^0 , 取 J_0 足够小, $k = 0$.
- 2) 求解

$$\begin{aligned} \min_s f(s, x^k) \\ \text{s.t. } s \in D \end{aligned} \tag{9}'$$

的所有局部极值点 $s_1^k, s_2^k, \dots, s_r^k$.

- 3) 计算

$$\begin{aligned} x^{k+1} = \arg \min_x c^T x \\ \text{s.t. } f(s_i^k, x) \geq 0, c^T x \geq J_k, x \in H, i = 1, \dots, r. \end{aligned} \tag{10}'$$

4) 判别收敛性, 若不收敛 $J_{k+1} = c^T x^{k+1}, k + 1 \rightarrow k$ 回到 2). 此时, 两级间信息交换示于图 2. 该算法总能保证序列 J_k 收敛. 下列结论对上述两种算法都成立.

设 $H^k = \{x | f(s_i^k, x) \geq 0, i = 1, \dots, r, x \in H\}$.

命题 2. 若有 k 满足 $x^k \in H^k$, 则 x^k 是问题(7)的最优解.

证. 设 \bar{x} 是问题(7)的最优解, 由命题 1 知 $c^T \bar{x} \geq c^T x^k$, 而 $x^k \in H^k$ 表明 $f(s_i^k, x^k) \geq 0, x^k \in H, i = 1, \dots, r$, 由 s_i^k 的计算知 x^k 满足约束(7.1), 因而 x^k 是问题(7)的可行解, 因此 $c^T \bar{x} \leq c^T x^k$. 所以 $c^T \bar{x} = c^T x^k$, 表明 x^k 也是问题(7)的最优解. 证毕

令 $f_k = \min_{1 \leq i \leq r} \{f(s_i^k, x^k)\} \triangleq f(s^k, x^k)$.

命题 3. 设 $a(s)$ 和 $b(s)$ 在 D 上有界, H 是紧集, 若对所有 $k, x^k \in H$, 则当 $(x^{k+1} - x^k) \rightarrow 0$ 时, $f_k \rightarrow 0$.

证. 因为 $f(s, x) = b(s) - a^T(s)x$, 由命题假设知, 序列 f_k 有界, 因此只需证对任一收敛子列 f_{km} 有 $f_{km} \rightarrow 0$.

设 $f_{km} \rightarrow f_0$, 由于对所有 $km, x^{km} \in H^{km}$, 所以 $f_{km} < 0$, 从而极限 $f_0 \leq 0$. 若 $f_{km} \not\rightarrow 0$, 则 $f_0 < 0$, 因此有 $M > 0$, 使得 $km > M$ 时 $f_{km} < \frac{1}{2} f_0$. 因为

$$b(s^{km}) - a^T(s^{km})x^{km+1}$$

$$\begin{aligned}
 &= b(s^{km}) - a^T(s^{km})x^{km} + a^T(s^{km})(x^{km} - x^{km+1}) \\
 &= f_{km} + a^T(s^{km})(x^{km} - x^{km+1}).
 \end{aligned}$$

由于 $(x^{k+1} - x^k) \rightarrow 0$; $a^T(s)$ 有界, 所以有 $M_1 > 0$, 使得 $km > M_1$ 时, $a^T(s^{km})(x^{km} - x^{km+1}) < -\frac{1}{4}f_0$. 因此当 $km > \max(M, M_1)$ 时, $b(s^{km}) - a^T(s^{km})x^{km+1} < \frac{1}{2}f_0 - \frac{1}{4}f_0 = \frac{1}{4}f_0 < 0$. 另一方面, 由 x^{km+1} 的计算知 $b(s^{km}) - a^T(s^{km})x^{km+1} \geq 0$, 矛盾.

证毕

命题 4. 在命题 3 的假设下, 若对所有 k , $x^k \in H^k$, 则当 $(x^{k+1} - x^k) \rightarrow 0$ 时, x^k 收敛子列极限是问题(7)的最优解.

证. 由假设知序列 x^k 有界, 从而有收敛子列, 设此收敛子列为 x^{km} , 且 $x^{km} \rightarrow x^1$. 对问题(7)的最优解 \bar{x} , 由命题 1 知 $c^T \bar{x} \geq c^T x^{km}$, 取极限得 $c^T \bar{x} \geq c^T x^1$.

另一方面由命题 3 知 $f_{km} \rightarrow 0$, 因此对任意 $\varepsilon > 0$, 有 $M > 0$, 当 $km > M$ 时 $f(s^{km}, x^{km}) = f_{km} > -\varepsilon$, 由 s^{km} 的定义知, 对任一 $s \in D$ 有 $f(s, x^{km}) \geq f(s^{km}, x^{km}) > -\varepsilon$, 取极限得 $f(s, x^1) \geq -\varepsilon$, 再由 ε 的任意性知 $f(s, x^1) \geq 0$ 对所有 $s \in D$ 成立, 又因为 H 是紧集, 由 $x^{km} \in H$ 得 $x^1 \in H$, 因此 x^1 是问题(7)的可行解. 由于 \bar{x} 是最优解, 所以 $c^T \bar{x} \leq c^T x^1$, 从而 $c^T \bar{x} = c^T x^1$, 表明 x^1 也是问题(7)的最优解. 证毕

由上面讨论知可用 $|f_k| < \varepsilon$ 或 $\|x^{k+1} - x^k\| < \varepsilon$ 作为收敛准则.

四、算法实现与计算结果

初值 x^0 可以任取. 问题 (9) 一般是一个不可微的非线性规划问题, 本文用可变容差法^[4]求解. 对上级求出的局部极值点 $s_i^k, i = 1, \dots, r$, 下级问题 (10) 是一个线性规划

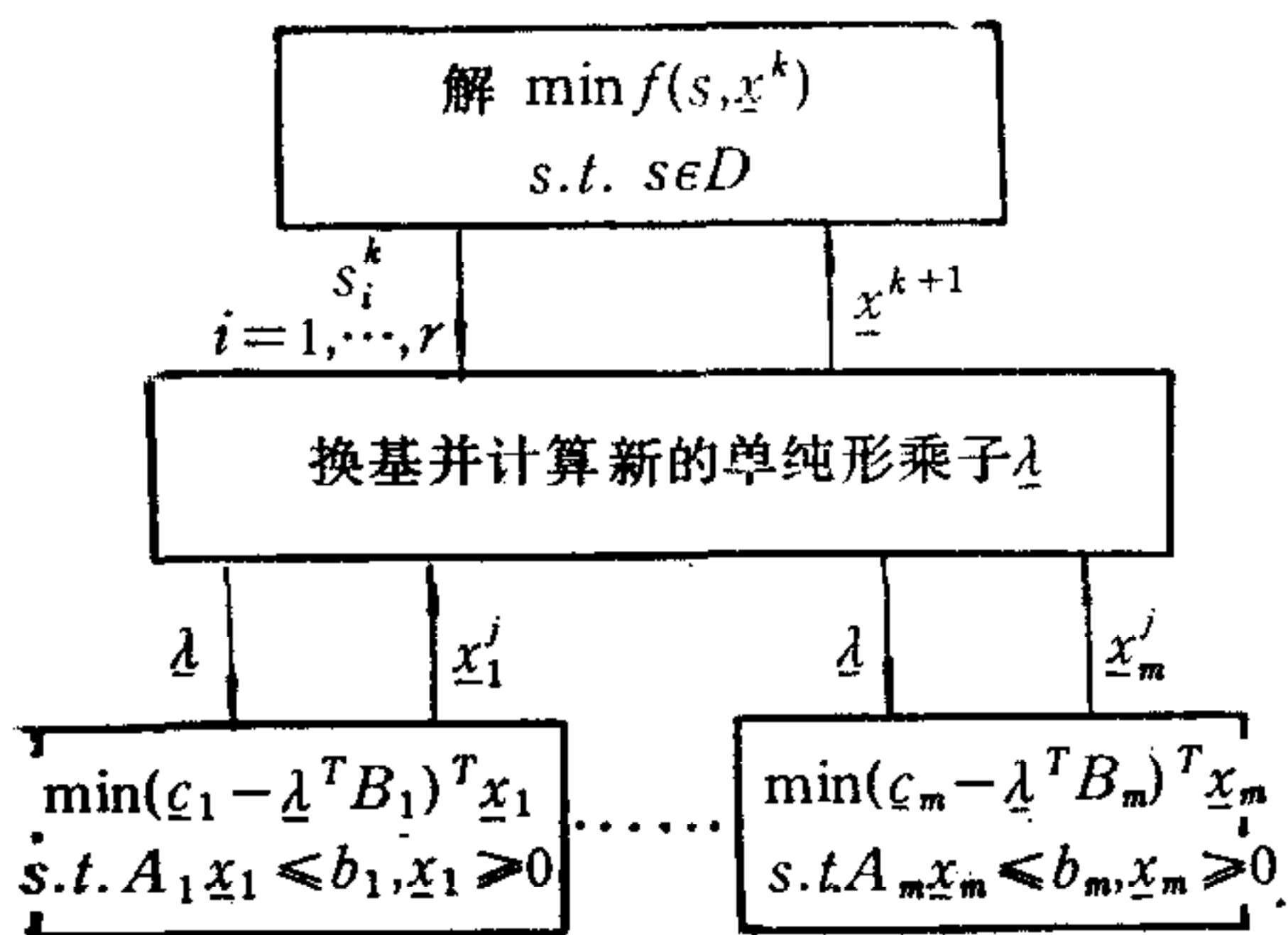


图3 三级结构

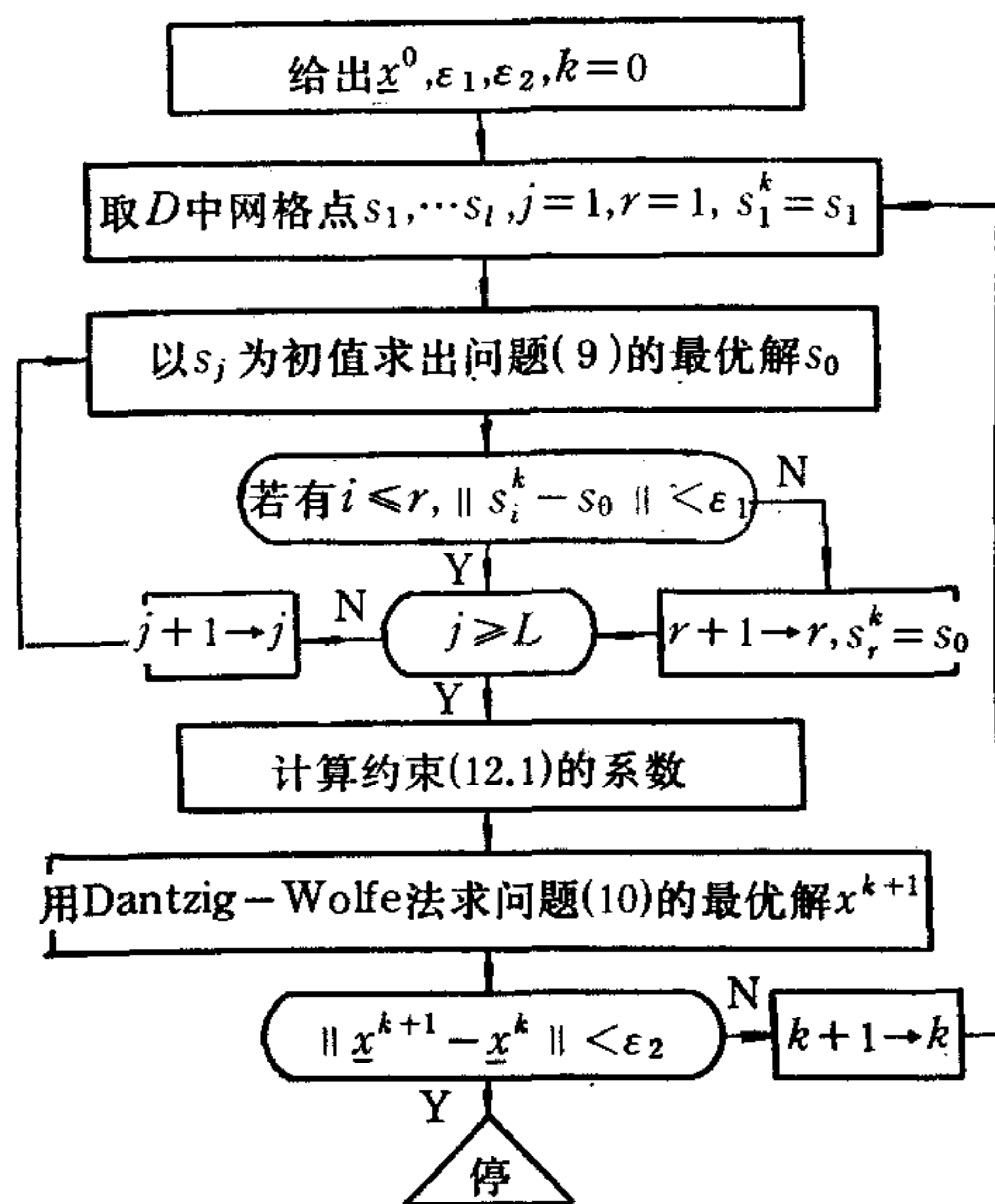


图4 程序框图

问题,形式为

$$\begin{aligned} \min_{\bar{x}} \quad & c^T \bar{x} \\ \text{s.t.} \quad & a^T(s_i^k) \bar{x} \leq b(s_i^k), \sum_{ij \in I} x_{ij} \leq V, i = 1, \dots, r, \end{aligned} \quad (11.1)$$

$$A_j x_j \leq b_j, x_j \geq 0, j = 1, \dots, m. \quad (11.2)$$

每次迭代要重新计算约束(11.1)的系数. 此问题可用单纯形法求解; 对高维问题, 可用 Dantzig-Wolfe^[5] 分解法求解, 此时整个算法有三级, 该三级算法的结构见图 3.

在西安市大气 SO₂ 污染控制优化模型中, 仅约束(11.2)就有 441 个方程, 此时单纯形法的基矩阵已有二十多万个元素, 超过了小、中型计算机的内存, 因此采用了三级算法, 并用 FORTRAN 语言在 Honeywell/DPS-8 机上实现. 程序框图见图 4.

按 1983 年的统计数据, 用此三级算法求出了西安市大气 SO₂ 污染的最优控制方案. 求出了每个评价块所需的煤气量、集中供热量和需要控制的工业用煤量. 在图 5 中标明了需要治理的地区和相应的控制措施. 此最优控制方案可使西安市 SO₂ 浓度达到国家二级标准, 费用最小.

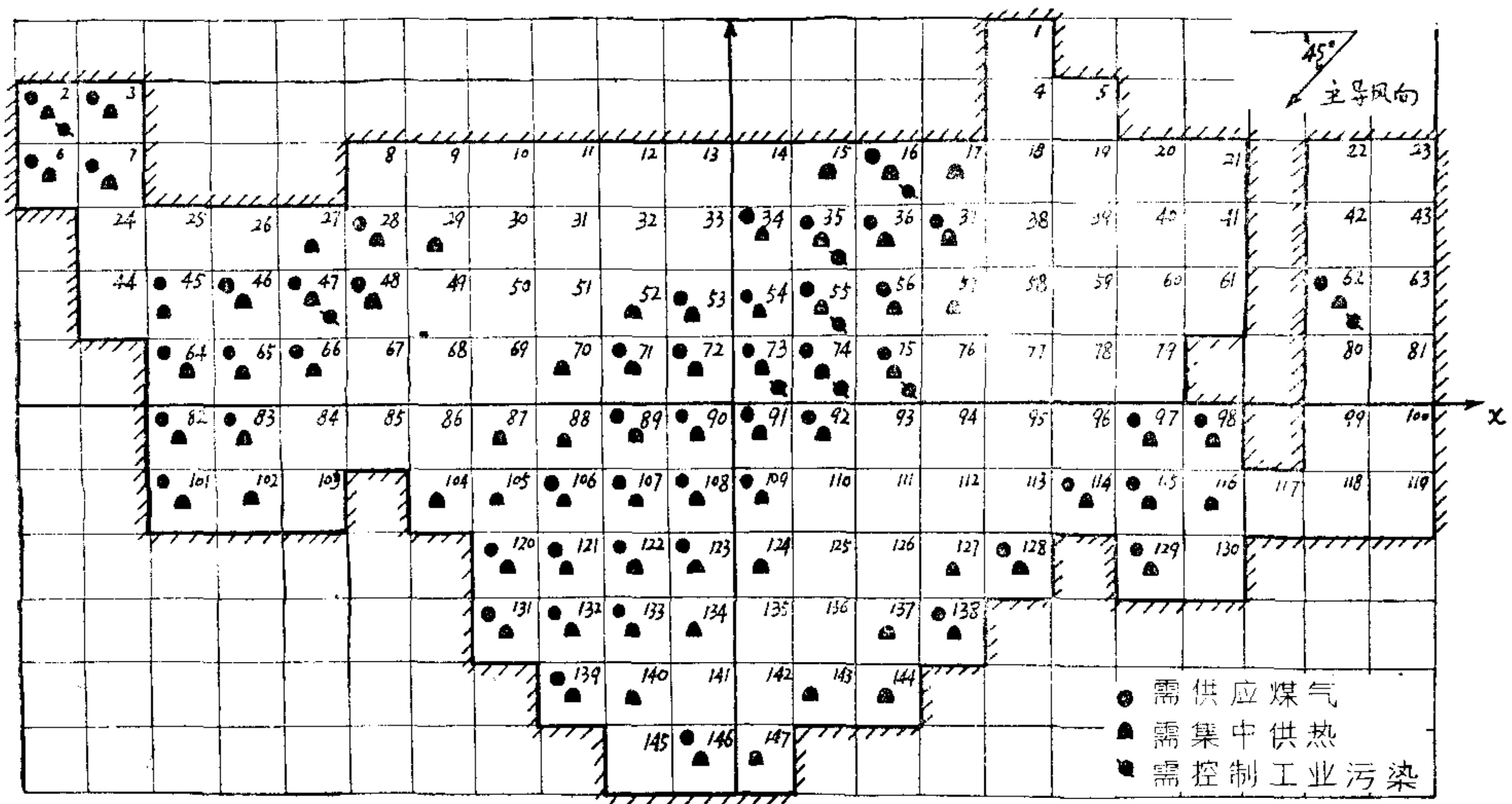


图 5 结果图示

陕西省气象科学研究所和陕西省环境科学研究所提供了资料和数据, 谨致谢意.

参 考 文 献

- [1] 《环保工作者实用手册》编写组, 环保工作者实用手册, 冶金工业出版社, 1984.
- [2] Hettich, R., Semi-infinite Programming, Springer-Verlag, 1978.
- [3] Van Honstede, W., An Approximation Method for Semi-infinite Problems, in R. Hettich (Ed): Semi-infinite Programming, Springer-Verlag, 1978, 126—136.
- [4] Himmelblau, D. M., Applied Nonlinear Programming, McGraw-Hill, 1972.
- [5] Luenberger, D. G., Linear and Nonlinear Programming, Second Edition, Addison-Wesley, 1984.

OPTIMAL CONTROL OF AIR SO₂-POLLUTION FOR XI'AN CITY

PENG QINGKE WU SHOUZHANG

(Xian Jiaotong University)

ABSTRACT

A semi-infinite programming optimization model is given for urban air SO₂-pollution. Some more properties and convergence criteria for the algorithm proposed in [3] are developed. The optimal control of SO₂-pollution for Xi'an City is computed by this algorithm and Dantzig Wolfe decomposition algorithm.

《计算机程序结构及解释》

计算机程序结构及解释 (The Structure and Interpretation of Computer Programs), 由麻省理工学院于 1985 年出版, 共 542 页. 著者是哈·阿贝尔松 (H. Abelson) 和杰·撒丝曼 (G. Sussman) 及朱·撒丝曼. 这是一本 MIT 的教科书. 是计算机科学的导论课程之一. 著者的主导思想是: 第一, 计算机语言不仅是一种能叫计算机运转的工具, 更重要的是, 它是一种表达有关如何解决问题的方法的形式媒介; 其二, 著作通过多年的科研及教学经验, 深感首先应向学生介绍的, 既不是计算机语言的句法, 也不是巧妙的算法, 甚至也不是对算法进行的数学分析, 而是控制大型软件复杂结构的技术. 这技术包括: 抽象模型的建立, 把小块程序连接成大块程序的中间介面, 以及表述程序设计过程的一种新的语言. 自 1980 年秋以来, MIT 每年有 600 到 700 名学生修这门课. 其中大部份人预先未经过正规使用计算机的训练. 从教学效果看, 这种试图把程序设计工程化的努力是有效的. 该书教授了程序设计的基本概念, 使学生有了安排大程序复杂结构的能力及技巧. 使他们能够有详有略地读懂 50 页编写正常的程序. 使他们有能力去修改程序, 同时又能保持原程序的基本精神及可运行性. 从长远看, 这种对程序结构的阐述方法, 不仅使学习程序设计的过程变得更条理化, 更简捷, 也为程序设计者之间的交流及程序本身的借用提供了方便. 书中程序是用 LISP 语言写的, 但并不要求读者事先熟习 LISP 语言. 它所教授的程序设计思想适用于任何计算机语言.

(庞真)