

第一届全国科学计算

并行算法论文集

科学计算并行算法交流会筹备组

1989.6

金鳳

PDG

TP30/46

目 录

椭圆型方程边值问题在MIND计算机上的并行ICCG算法.....	(1)
色散方程的并行数值解法.....	(7)
对称区域分裂法的两个注解.....	(14)
Poisson方程Neumann边值问题的区域分裂快速解法.....	(18)
二阶双曲型方程的并行数值解法.....	(28)
AP85阵列上同步步程的并行数值解法.....	(31)
变分不等式的区域分裂并行算法.....	(34)
求解扩散方程的边界校正算法.....	(38)
区域分解问题的并行算法.....	(45)
6-j符号的并行计算.....	(49)
二维非定常流体力学数值计算的并行化问题.....	(54)
MIND模型上的一族并行三阶龙格-库塔方法.....	(61)
关于求解常微分方程的并行方法.....	(66)
并行Pung-Kutta方法.....	(75)
分支方法及迭代亏损校正法的并行计算.....	(82)
常微分方程的并行求解.....	(92)
一类非线性方程的并行求解.....	(99)
求解非线性方程组的并行求解.....	(107)
求解非线性方程组的并行求解.....	(113)
求解非线性方程组的并行求解.....	(119)
求解非线性方程组的并行求解.....	(125)
求解非线性方程组的并行求解.....	(131)
求解非线性方程组的并行求解.....	(137)
求解非线性方程组的并行求解.....	(141)
求解非线性方程组的并行求解.....	(150)
求解非线性方程组的并行求解.....	(158)
求解非线性方程组的并行求解.....	(164)
求解非线性方程组的并行求解.....	(170)
求解非线性方程组的并行求解.....	(191)
求解非线性方程组的并行求解.....	(197)
求解非线性方程组的并行求解.....	(203)
求解非线性方程组的并行求解.....	(208)
求解非线性方程组的并行求解.....	(212)
求解非线性方程组的并行求解.....	(219)
求解非线性方程组的并行求解.....	(223)
求解非线性方程组的并行求解.....	(229)
求解非线性方程组的并行求解.....	(235)

求解一类大型线性递推问题的并行算法.....	(243)
关于逐步牛-康迭代与标量双曲守恒律方程的计算.....	(247)
外部型阵列及AP85的并行系统结构.....	(251)
拟阵型阵列及AP85的并行系统结构.....	(257)
求复多项式的一个最优并行算法.....	(265)
矩阵乘法的一个最优并行算法.....	(271)
多项式求值及其相关问题.....	(277)
解土坝二向渗透问题的并行算法.....	(285)
有限差分法求解波动方程.....	(292)
对称空同分型法:对邻区域分裂法的变分形式.....	(296)
并行分型法.....	(303)
并行分型法.....	(313)
并行分型法.....	(318)
并行分型法.....	(322)
并行分型法.....	(326)
并行分型法.....	(330)
并行分型法.....	(335)
并行分型法.....	(341)
并行分型法.....	(351)
并行分型法.....	(357)

CHI X-B等

椭圆型方程边值问题在 MIMD 计算机上的并行 ICCG 算法

王萃贤

(中国科学院计算中心)

§1 前言

用系数矩阵的不完全分解作为“予处理矩阵”(Preconditioner)是迭代求解大型稀疏对称正定线性方程组的有效解法之一。它与共轭斜量法结合即所谓的 ICCG 算法已在通常串行计算机上有广泛应用。近年来 ICCG 算法如何运用具有局部存储器(Local memory)的 MIMD 并行计算机也是感兴趣的课题之一。它的问题之一是对同样规模的方程组,当处理机数目增多时,迭代收敛速度将严重下降。在[1]中采用了较特殊的技巧讨论了在二个或四个处理机的并行计算机上的算法,获得了较高的 Speed up,但这一技巧很难推广到一般情况中去。本文并行化方法使用子结构法并给出一般方法使得对于任意多个处理机上的收敛速度与在一个处理机上相同。其基本思想是对于子结构的“边界点”上尽可能采用完全分解。§2 中讨论 ICCG 的并行化方法。§3 中讨论其修正算法并给出计算实例。本文仅讨论了二阶椭圆型方程在方形域上极型问题,对于一般区域也可以进行类似处理。

§2 并行 ICCG 算法

我们考虑椭圆型偏微分方程的模型问题,具有第一或混合边界条件。

$$\begin{cases} -\frac{\partial}{\partial x}\left(a(x,y)\frac{\partial u}{\partial x}\right) - \frac{\partial}{\partial y}\left(b(x,y)\frac{\partial u}{\partial y}\right) + c(x,y)u = f(x,y) \\ a(x,y)\frac{\partial u}{\partial n} + \beta(x,y)u = g(x,y) \quad (x,y) \in \Omega \times (0,1) \times (0,1) \end{cases} \quad (1)$$

这里 $c(x,y) \geq 0, a(x,y) > 0, \alpha(x,y) > 0$ 。方程采用通常的五点差分格式进行离散化,得到下面的线性方程组

$$Au = f \quad (2)$$

这里 A 是一个对称的 M 矩阵。把矩阵 A 进行如下的分解

$$A = K - R \quad (3)$$

这里 K 为对称正定矩阵, R 为剩余矩阵,通常取 K 具有以下条件:

- 1) 解方程 $Kv = b$ 要比解方程 (2) 容易,具有比较小的计算量
 - 2) K 应尽可能近似 A, 亦即 $K^{-1}A$ 的条件数应尽可能的小。这样的 K 称为“予处理矩阵”。
- 一个带有予处理矩阵 K 的共轭斜量法 (PCG 算法) 如下: 令 $u^{(0)}$ 为任意初始向量, $r^{(0)} = f - Au^{(0)}$ 为初始剩余向量, 对 $k=0, 1, 2, \dots$ 进行以下迭代, 直至收敛。

$$\begin{cases} Kz^{(i)} = r^{(i)} \\ \tilde{\alpha}_i = (z^{(i)}, Kz^{(i)}) / (z^{(i)}, z^{(i)}) & \beta_i = 0 \\ p^{(i)} = z^{(i)} + \beta_i p^{(i-1)} & p^{-1} = 0 \\ \alpha_i = (z^{(i)}, Kz^{(i)}) / (p^{(i)}, Ap^{(i)}) \\ u^{(i+1)} = u^{(i)} + \alpha_i p^{(i)} \\ r^{(i+1)} = r^{(i)} - \alpha_i p^{(i)} \end{cases} \quad (4)$$

在 (4) 中最主要的步骤是解第一式 $Kz^{(i)} = r^{(i)}$ 。而其余的则为矩阵与向量乘, 或向量相加, 内积等运算, 这些都是比较容易并行的, 因此如何使第一式求解并行化是并行 PCG 算法的关键。Preconditioner K 的取法很多见 [1-6]。而 K 取成 A 的不完全分解则是有效的解法之一, 这样的算法有时又称为 ICCG 算法。我们把区域 Ω 进行条剖分 $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_n$ 。把节点分成“内点”与“边界点”, 后者是指在两个相邻子区域的公共边界上节点。每个子区域内部剖分成 n 行。为使符号简化起见, 我们假定 $N=3$, 和第一边界条件, 这样系数矩阵 A 具有如下形式

$$A = \begin{bmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_n \\ C_1 & C_2 & \dots & C_n \end{bmatrix} \quad (5)$$

其中 A_i 为块三对角矩阵, 具有形式

$$A_i = \begin{bmatrix} D_{ii} & B_{ii}^1 & & \\ B_{ii}^2 & D_{ii} & & \\ & & \ddots & \\ & & & B_{ii}^{n-1} & D_{ii} \end{bmatrix} \quad (i=1, 2, 3) \quad (6)$$

$D_i (i=1, \dots, n), B_i (i=1, \dots, n-1), C_1, C_2, \dots, C_n$ 均为对角矩阵。取 K 具有以下形式的 A 的不完全分解

$$K = P \Lambda^{-1} P^T \quad (7)$$

$$P = \begin{bmatrix} K_1 & & & \\ & K_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & K_n \\ C_1 & C_2 & \dots & C_n \end{bmatrix} \quad \Lambda = \begin{bmatrix} \Lambda_1 & & & \\ & \Lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \Lambda_n \end{bmatrix}$$

其中

$$K_i = \begin{bmatrix} B_{ii}^1 & \Lambda_{ii} & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & B_{ii}^{n-1} & \Lambda_{ii} \end{bmatrix} \quad \Lambda_i = \begin{bmatrix} \Lambda_{ii} & & \\ & \ddots & \\ & & \Lambda_{ii} \end{bmatrix}$$

这里

其各阶主子式 $\det(\Delta_i) \neq 0$, 但不需要 $b_i \neq 0$, 这是与 [2] 中给出的公式所不同的。先考虑 Δ 如下

$$\Delta = L^T D L \quad (17)$$

这里

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ -r_1 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & -r_{n-1} & 1 \end{bmatrix} \quad D = \begin{bmatrix} d_1 & & & \\ & d_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & d_n \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} d_n = a_n \\ d_{n-1} = a_{n-1} - d_n r_{n-1}^2 / d_n \\ \vdots \\ d_1 = a_1 - d_2 r_1^2 / d_2 \end{cases} \quad \begin{cases} r_{n-1} = b_{n-1} / d_n \\ r_{n-2} = b_{n-2} / d_{n-1} \\ \vdots \\ r_1 = b_1 / d_2 \end{cases} \quad (18)$$

设 $\Delta^{-1} = L^{-1} D^{-1} (L^{-1})^T = (\delta_{ij})$ 容易计算 δ_{ij} 有如下的递推公式, 其中主对角线上元素的递推公式为

$$\begin{cases} \delta_{11} = d_1^{-1} \\ \delta_{22} = d_2^{-1} + \delta_{11} r_1^2 \\ \vdots \\ \delta_{nn} = d_n^{-1} + \delta_{n-1, n-1} r_{n-1}^2 \end{cases} \quad (19)$$

第 $(k-1)$ 非主对角线上元素的递推公式为

$$\begin{cases} \delta_{1k} = d_1^{-1} r_1 \cdots r_{k-1} \\ \delta_{2, k+1} = d_2^{-1} r_2 \cdots r_k + \delta_{1k} r_1 \cdot r_k \\ \vdots \\ \delta_{k-1, k+1} = d_{k-1}^{-1} r_{k-1} \cdots r_k + \delta_{k-1, k-1} r_{k-1} r_k \end{cases} \quad (20)$$

对于非对称的三对角矩阵, 在上述同样条件下, 可以推得类似的递推公式。

§ 3 算法的一个修正及数值计算举例

上述算法中一个问题在于对同样的网格划分当处理器增加时, 即每条子区域缩小, 则其迭代收敛速度将严重下降, 甚至于没有任何加速 (Speed up), 数值例见下列表 1。这是由于 K 的不完全分解在两个方面 1) 用近似逆矩阵代替了精确的三对角矩阵的逆矩阵, 2) 在边界部分有剩余矩阵 $R \neq 0$ 存在, 当子区域 Ω 增多时, 其边界部分也增加, 为改善收敛速度, 我们设法在边界部分是完全分解或更修正于完全分解, 考虑下面的 Preconditioner $\bar{K}$

$$\bar{K} = P \bar{A}^{-1} P^T \quad (21)$$

$$P = \begin{bmatrix} K_1 & & & \\ & K_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & K_n \end{bmatrix} \quad \bar{A} = \begin{bmatrix} C_{n1} & C_{n2} & \cdots & C_{nn} \\ & C_{n-1,1} & \cdots & C_{n-1,n} \\ & & \ddots & \\ & & & C_{11} \end{bmatrix} \quad \bar{A}_1 = \begin{bmatrix} \bar{A}_1 & \\ & \bar{A}_2 \end{bmatrix}$$

其中

这里 K_1, C_{n1}, C_{n2} 与 § 2 中相应的矩阵同。

$$\begin{cases} \Lambda u = D_1 u \\ \Lambda u = D_2 u - B_{11} \Lambda^{-1} B_{11}^T u \\ \vdots \\ \Lambda u = D_n u - B_{n-1, n-1} \Lambda^{-1} B_{n-1, n-1}^T u \end{cases} \quad (8)$$

$$\Lambda u = B_1 - C_{11} \Lambda^{-1} C_{11}^T u - C_{12} \Lambda^{-1} C_{12}^T u \quad (9)$$

$$u = (u_1, u_2, \dots, u_n)^T \quad (10)$$

我们把上面各式中 K_1, Λ_1 以及未知向量 u_1 和右端项 f_1 放在第 1 个处理器 P_1 的局部存储器中, 而边界部分的矩阵 Δ 及 C_{n1}, C_{n2} 和未知向量 u_{n1} 也放在 P_1 的局部存储器中。这样解 $Kx = f$ 可以分成以下三步进行。

第一步解

$$Py = f \quad (11)$$

亦即对 $i = 1, 2, \dots, n$ 并行计算

$$\begin{cases} y_1^0 = \Lambda^{-1} f_1^0 \\ \vdots \\ y_n^0 = \Lambda^{-1} (f_n^0 - B_{n-1, n-1} \Lambda^{-1} B_{n-1, n-1}^T y_{n-1}^0) \end{cases} \quad (12)$$

第二步在把 y_{n-1}^0 从 P_{n-1} 送至 P_1 以后, 即可对 $i = 1, 2$ 并行计算

$$y_2^0 = z_2^0 = \Lambda^{-1} (f_2^0 - C_{21} y_1^0 - C_{22} y_{n-1}^0) \quad (13)$$

第三步在各个 P_i 中并行回代, 即解

$$\Lambda^{-1} P_2^0 y = y^0 \quad (14)$$

亦即在把 y_{n-1}^0 从 P_{n-1} 送至 P_1 以后, 并行计算

$$\begin{cases} z_1^0 = y_1^0 - \Lambda^{-1} C_{12}^T y_n^0 \\ z_2^0 = y_2^0 - \Lambda^{-1} C_{22}^T y_n^0 \\ \vdots \\ z_n^0 = y_n^0 - \Lambda^{-1} (B_{n-1, n-1}^T y_{n-1}^0 - C_{n-1, n-1}^T y_n^0) \end{cases} \quad (15)$$

容易验证, 上述 K 是对称正定矩阵, 因而上述 ICCG 算法是收敛的。从以上算法中可以看出, 对 (4) 每迭代一次, 解第一式时需对边界上未知量作两次局部数据通讯, 即相邻的处理器之间数据通讯, 解其它各式时需计算二个何值内积 (z^0, Kz^0) 和 (z^0, Ap^0) , 需二次整体数据通讯, 因此数据通讯量是不小的。

注 1. 上面各式中需计算若干个子区域子矩阵的逆, 通常这样的逆矩阵是稀疏的, 因而 K 和 P 不再有稀疏性, 为节省存储及运算量, 我们采用 [2] 中办法用近似的逆矩阵来代替精确的逆矩阵, 亦即用一三对角矩阵, 其元素与精确的逆矩阵相应的元素相同, 而其它元素为 0, 因此下面我们给出一个三对角矩阵精确求逆的递推公式, 它是按主对角线以及各条与之平行的非主对角线上元素给出。

设矩阵

$$\Delta = \begin{bmatrix} a_1 & -b_1 & & \\ -b_1 & a_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & -b_{n-1} & a_n \end{bmatrix} \quad (16)$$

$$\begin{cases} C_{ij} = -B_{ij} \Lambda_1^{-1} C_{i-1,j-1} \\ \bar{A}_i = B_i - C_{i1} \Lambda_1^{-1} C_{i1}^T - \sum_{j=1}^{i-1} C_{ij} \Lambda_j^{-1} C_{ij}^T \quad (i=1,2) \\ \bar{A}_0 = -C_{02} \Lambda_2^{-1} C_{02}^T \end{cases} \quad (23)$$

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} \Lambda_1 & & \\ & \Lambda_2 & \\ & & \bar{A}_0 \end{bmatrix} \quad (24)$$

在计算中矩阵的逆仅取三对角的近似逆矩阵, C_{ij} 取近似例如只取主对角线一行或取三对角线, 边界部分 $\bar{A}_{01}$ 可以略去, 计算表明, 这样仍可大大改善并行迭代收敛速度, 而并不增加许多运算量, 计算结果见表2。

数值计算举例

例1 $\begin{cases} u_{xx} + u_{yy} = 0(x,y) \in \Omega = (0,1) \times (0,1) \\ u = 0.1 \quad (xy) \in \partial\Omega \end{cases}$

取 $h=1/32$, 剩余 $r=10^{-4}$, 平均迭代收敛速度 $v = \left(\frac{r_0}{r_n}\right)^{1/n}$, N 为处理机个数, m 为使剩余从 r_0 降到: 所需迭代次, 在并行计算机 ipsc 上计算结果如下

		z=1		z=100	
N=		m=	m=	m=	m=
1	0.248	13	0.045	5	
2	0.350	17	0.485	22	
4	0.411	19	0.573	30	
8	0.476	23	0.702	45	

表1 §2中算法计算结果

例2 问题同上, 取 $h=1/16$, $N=2$ $\varepsilon=100$ j 为(23)中第一式 $c_{ij} \neq 0$, 而 $c_{i+1,j}=0$ 之值

j=	m=	v=	m=	v=
1	15	0.325	19	0.335
2	13	0.280	17	0.299
3	12	0.244	16	0.258
4	11	0.201	14	0.223
5	9	0.161	12	0.178
6	8	0.110	11	0.145
7	5	0.045	9	0.051
	3	0.0047	9	0.050

表2 §3中算法计算结果

注2: 表2中头二列结果 $c_{ij}(j=1, \dots)$ 仅取主对角线元素, 其余元素为0。后二列为逐点 IC-

CG 算法[7]且 c_{ij} 与 $\bar{A}_{ij}$ 取精确的矩阵的迭代收敛速度, 最后一行为 $N=1$ 即逐点串行算法的迭代收敛速度。

参考文献

[1] G. Meurant, Multitasking the Conjugate Gradient Method on the CRAY X-MP/48, Parallel computing, 5(1987), 267-280
 [2] P. Concus, G. H. Golub, G. Meurant, Block Preconditioning for the conjugate Gradient Method, SIAM J. sci. stat. comput. 6(1985), 220-252.
 [3] J. A. Meijerink, H. A. van der vorst, An iterative solution Method for Linear System of which the coefficient Matrix is a symmetric M-Matrix, Math. comput. 31 (1977), 148-162.
 [4] J. A. Meijerink, H. A. van der vorst, Guideline for the usage of Incomplete Decompositions in solving sets of Linear Equations, J. Comput. physics 44(1981), 134-155.
 [5] J. H. Bramble, J. E. Pasciak, A. H. schatz, the construction of Preconditioners for Elliptic Problem by substructuring, I, Math Comput. 47(1980), 103-134.
 [6] G. H. Golub, D. Mayers, The use of Pre-conditioning over Irregular Regions, Proc. Sixth Internat. conf. on computing Methods in Science and Engineering. 1984, 3-14.
 [7] J. X. Wang A. Krechel, H. Plum, The Preconditioned conjugate Gradient (PCG) Algorithm on MIMD computers (to appear)

The Parallel ICCG Algorithm on MIMD Computer for Elliptic Problems

Wang Jinxian

(Computing Center, Academia Sinica)

Abstract

In this paper, we discuss a parallel ICCG Algorithm on MIMD computer by which we can obtain the same rate of convergence in any processors and in one processor.

色散方程的并行数值解法

南开大学 穆光禹 于广涛
摘 要

本文考察下述模型

$$U_t = aU_{xxxx} \quad (1)$$

$$U(x, 0) = \phi(x), \quad -\infty < x < \infty, \quad 0 < t \leq t_0 \quad (2)$$

的周期解问题, 其中 a 为常数。设周期为 l 。对上述问题的三层显格式的近似解作外推, 可以使近似解的精度达到 $O(h^4) + O(\tau^4)$ 。作并行处理之后, 求解过程可以在流水线上并行机上高效率地进行。

1. 引言

孤波的产生, 引起了数学工作者及数值工作者的兴趣。由于KDV方程 $U_t + U U_x = 0$ 的差分格式的建立, 在某种程度上可以看成方程 $U_t + U U_x = 0$ 和 $U_t = 0$ 的叠加。对于 $U_t + U U_x = 0$ 大家比较熟悉, 因此, 对(1)-(2)如何建立高精度、高稳定性的差分格式, 日渐成为人们感兴趣的问题。文献[1]、[2]提出的色散方程差分格式的三层显格式数值稳定性较差。文献[3]是在周期为 l 的情况下对周期解建立的三层显格式是两层差分格式, 虽然绝对稳定, 但误差随阶高, 局部截断误差为 $O(\tau^4) + O(h^4)$, 可惜是不利于并行计算。文献[4]提出的绝对稳定的半显式格式, 其精度不高且不利于并行计算。文献[5]中提出的三层显格式 H_3 :

$$\begin{aligned} & (u_{m+\frac{1}{2}}^{n+1} - u_{m-\frac{1}{2}}^{n+1} + u_{m-\frac{1}{2}}^n + u_{m-\frac{1}{2}}^{n-1}) \\ & = a [p(u^n, m) + 2p(u^n, m) + p(u^n, m-1)] / 4h^2, \end{aligned}$$

其中

$$p(u^n, m) = u_{m+\frac{1}{2}}^n - 3u_{m-\frac{1}{2}}^n + 3u_{m-\frac{1}{2}}^n - u_{m-\frac{1}{2}}^n.$$

当 $a > 0$ 时, 稳定性条件 $R = a\tau/h^2 \leq 1.1851$, 局部截断误差 $O(\tau^4) + O(h^4)$ 。其稳定性较差, 但是为了稳定性必须取 $\tau = O(h^2)$, 因此实际截断误差为 $O(h^4)$ 。为了求出具有精度为 10^{-4} 的近似解, 必须取 $h = 10^{-2}$, 因而 $\tau = 10^{-4}$, 这样, 计算量将十分庞大。为了减少计算量, 我们在 10^{-4} 的基础上建立近似解的渐近展开式, 利用外推的思想建立新的数值解法。在 $R = |a|\tau/h^2 \leq 1.1851$ 的条件下, 本文外推格式可以使截断误差达到 $O(\tau^4) + O(h^4)$, 考虑到 $\tau = O(h^2)$, 截断误差实际上为 $O(h^4)$ 。这样, 若要追求近似解的精度为 10^{-4} , 只需取 $h = 10^{-2}$, $\tau = h^2 = 10^{-4}$, 可以估计出, 本文格式的工作量大约为 H_3 的工作量的 10^{-4} 倍。

2. 引理

为了估计近似解渐近展开式的余项, 我们需要建立一个引理, 为此, 我们引用如下结果(参考文献[6]):

对于写成向量形式的差分方程

$$A^{(K)} u^{(K+1)} = B^{(K)} u^{(K)} + \tau f^{(K)} \quad (3)$$

其中

$$u^{(K)} = [u_1^{(K)}, u_2^{(K)}, \dots, u_N^{(K)}]^T, \quad f^{(K)} = [f_1^{(K)}, f_2^{(K)}, \dots, f_N^{(K)}]^T,$$

$$A^{(K)} = [a_{j,m}^{(K)}]_{j,m=1}^N, \quad B^{(K)} = [b_{j,m}^{(K)}]_{j,m=1}^N.$$

引入最大模 $\|u^{(K)}\| = \max_{1 \leq j \leq N} |u_j^{(K)}|$, 则我们有:

定理1 设矩阵 $A^{(K)}$ 的逆当 $0 < \tau < \tau_0$, $h = g(\tau)$ 关于 k 一致有界, 且差分格式(3)关于初值稳定, 则格式关于右端稳定。而(3)的解有估计式:

$$\|u^{(K)}\| \leq M (\|u^{(0)}\| + \tau \sum_{j=1}^K \|f^{(j)}\|), \quad \text{对任何 } k, \quad 0 \leq k \leq J, \quad 0 < \tau < \tau_0,$$

其中 $J = \lceil T/\tau \rceil$, M 与 τ 、 h 、 k 、 J 无关。

于是, 我们可以建立如下引理:

$$\begin{aligned} & (u_{m+\frac{1}{2}}^{n+1} - u_{m-\frac{1}{2}}^{n+1} + u_{m-\frac{1}{2}}^n - u_{m-\frac{1}{2}}^{n-1}) \\ & = \frac{a\tau}{4h^2} [p(u^n, m+1) + 2p(u^n, m) + p(u^n, m-1)] + \sigma_{m+\frac{1}{2}}^{n+1} \end{aligned} \quad (4)$$

$$m = \frac{1}{2}, \dots, N - \frac{1}{2}, \quad n = 1, \dots, J = \lceil T/\tau \rceil.$$

其中 $\sigma_{m+\frac{1}{2}}^{n+1} \leq c_1 \tau^2 h^2 + c_2 h^2$, $c_1, c_2 > 0$, 与 τ 、 h 、 m 、 n 无关。

令 $u_{m+\frac{1}{2}}^{n+1} = v_{m+\frac{1}{2}}^{n+1}$, $u_{m-\frac{1}{2}}^n = v_{m-\frac{1}{2}}^n$, $u_{m-\frac{1}{2}}^{n-1} = v_{m-\frac{1}{2}}^{n-1}$, 则(4)式可表示如下:

$$v_{m+\frac{1}{2}}^{n+1} = B v_{m-\frac{1}{2}}^n + C v_{m-\frac{1}{2}}^{n-1} + 2\tau \sigma_{m+\frac{1}{2}}^{n+1},$$

其中 $B = [b_{j,m}^{(K)}]$, $C = [c_{j,m}^{(K)}]$, B 、 C 为仅和 τ 、 h 有关的矩阵。

令 $v^n = [v_1^n, \dots, v_N^n]^T$, 有:

$$v^{n+1} = B v^n + C v^{n-1} + 2\tau \sigma^n$$

$$v^n = [v_1^n, \dots, v_N^n]^T, \quad \sigma^n = [\sigma_1^n, \dots, \sigma_N^n]^T$$

$$\text{可以写成: } \begin{pmatrix} v^{n+1} \\ v^n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B & C \\ I & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v^n \\ v^{n-1} \end{pmatrix} + 2\tau \begin{pmatrix} \sigma^n \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{令 } W^n = \begin{pmatrix} v^{n+1} \\ v^n \end{pmatrix}, \quad \text{上式可表示为: } W^{n+1} = H W^n + 2\tau \sigma^n, \quad H = \begin{pmatrix} B & C \\ I & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{当 } R \leq 1.1851 \text{ 时, 由引理1: } \|W^{n+1}\| \leq M (\|W^n\| + \tau \sum_{j=1}^n \|\sigma^j\|)$$

$$\leq (c_1 \tau^2 h^2 + c_2 h^2) \tau \sum_{j=1}^n \|v^j\| + \tau \sum_{j=1}^n \|\sigma^j\|$$

$$\leq c_1 \tau^2 h^2 + c_2 h^2, \quad (J = \lceil T/\tau \rceil). \text{ 引理得证.}$$

3 渐近展开式的建立

下面, 我们建立问题(1)-(2)的近似解的渐近展开式, 为此, 我们假定:

(1) 问题(1)-(2)的初值充分光滑, 因而它的解 U 足够光滑。

其中

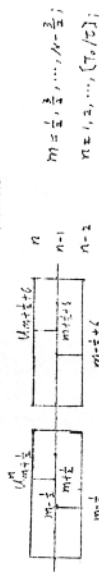
于是我们得到一个近似的解:

$$u_{m+1}^n = \frac{1+2\beta}{3\beta} u_{m+1}^{n-1} - \frac{2\beta}{3\beta} u_{m+1}^{n-2} + \frac{1}{3\beta} u_{m+1}^{n-3} - \frac{1}{3\beta} u_{m+1}^{n-4}$$

它具有的精度为 $|(u_{m+1}^n - u_{m+1}^*)| < O(h^3)$.

5. 并行处理

为了使流水线并行机能能够充分发挥工作,必须,1) 向量越长越好; 2) 数据流不致于中断或阻塞; 为此,应该使数据的相关性尽可能减少.



如图所示, 计算 u_{m+1}^n 和 u_{m+2}^n 时所用数据完全无关. 因此, 计算次序可以依如下安排:

$$u_1^n, u_2^n, \dots, u_{4+6k}^n, \quad (4+6k \leq N \leq 10+6k)$$

$$u_5^n, u_6^n, \dots, u_{5+6k}^n, \quad (5+6k \leq N \leq 11+6k)$$

$$u_7^n, u_8^n, \dots, u_{6+6k}^n, \quad (6+6k \leq N \leq 12+6k)$$

$$u_9^n, u_{10}^n, \dots, u_{7+6k}^n, \quad (7+6k \leq N \leq 13+6k)$$

$$u_{11}^n, u_{12}^n, \dots, u_{8+6k}^n, \quad (8+6k \leq N \leq 14+6k)$$

$$u_{13}^n, u_{14}^n, \dots, u_{9+6k}^n, \quad (9+6k \leq N \leq 15+6k)$$

因此, 可设置向量如下:

$$V_1^n = (u_1^n, \dots, u_4^n, \dots, u_{4+6k}^n)^T$$

$$V_2^n = (u_5^n, \dots, u_6^n, \dots, u_{5+6k}^n)^T$$

$$V_3^n = (u_7^n, \dots, u_8^n, \dots, u_{6+6k}^n)^T$$

$$V_4^n = (u_9^n, \dots, u_{10}^n, \dots, u_{7+6k}^n)^T$$

$$V_5^n = (u_{11}^n, \dots, u_{12}^n, \dots, u_{8+6k}^n)^T$$

$$V_6^n = (u_{13}^n, \dots, u_{14}^n, \dots, u_{9+6k}^n)^T$$

则计算过程可按下式向量化地进行, (令 $\gamma = \alpha\tau / 2h^2$)

$$V_{i+1}^{n+1} = \gamma V_i^n - \gamma V_{i-1}^n + (1-2\gamma) V_i^n + (2\gamma-1) V_{i-1}^n + \gamma V_{i-2}^n - \gamma V_{i-3}^n + V_{i-4}^n$$

则显然有

$$|u_{m+1}^n| \leq c_1 \tau^2 h^2 + c_2 h^2$$

由于 $u_{m+1}^n = (u_{m+1}^n)^T$, $(A)_{m+1}^n = (B)_{m+1}^n = (C)_{m+1}^n = (D)_{m+1}^n = (E)_{m+1}^n = (F)_{m+1}^n = 0$, 故 $u_{m+1}^n = 0$ $m = \frac{1}{2}, \frac{3}{2}, \dots, N - \frac{1}{2}$;
所以: u_{m+1}^n 是差分方程

$$\begin{aligned} & \frac{u_{m+1}^{n+1} - u_{m+1}^n + u_{m+1}^{n-1} - u_{m+1}^{n-2}}{2\tau} - \frac{\alpha[p(\eta^n, m+1) + 2p(\eta^n, m)]}{\omega h^2} \\ & + \frac{p(\eta^n, m-1)}{2} + o(\tau h^2) + o(\tau h^2) = 0 \\ & \eta_{m+1}^n = \phi(x_{m+1}) + \alpha \tau \phi_x(x_{m+1}) + \frac{\alpha^2}{2} \tau^2 h^2 \phi_{xx}(x_{m+1}) + \frac{\alpha^3}{6} \tau^3 h^3 \phi_{xxx}(x_{m+1}) \\ & + \frac{\alpha^4}{24} \tau^4 h^4 \phi_{xxxx}(x_{m+1}) - \frac{\alpha^5}{120} \tau^5 h^5 \phi_{xxxxx}(x_{m+1}) \\ & \eta_{m+1}^n = 0 \quad m = \frac{1}{2}, \dots, N - \frac{1}{2}, \quad n = 1, \dots, J. \end{aligned}$$

的解, 满足前文引理条件, 故有 $|\eta_{m+1}^n| \leq c_1 \tau^2 h^2 + c_2 h^2$
其中 c_1, c_2 与 τ, h, m, n 无关, $c_1, c_2 > 0$. $m = \frac{1}{2}, \dots, N - \frac{1}{2}$, $n = 1, 2, \dots, J$.

4. 外推的推广

本段讨论 (11) 式在计算机上的实施, 在保证差分格式的稳定性, 应当取 $\tau h = \text{常数} < 1.1851/|a|$. 基本思想是利用多重网格, 省去 A、B、C、D、E 和 F, 以达到提高近似解精度的目的. 假设 $(u)_{m+1}^n = (u)_{m+1}^{2n}$ 的 $(u)_{m+1}^{2n}$ 代表步长分别为 (τ, h) 、 $(\frac{\tau}{2}, \frac{h}{2})$ 、 $(\frac{\tau}{4}, \frac{h}{4})$ 、 $(\frac{\tau}{8}, \frac{h}{8})$ 的问题 (1)-(2) 的解在同一节点处的值, 对 A、B、C、D、E 和 F 有类似的表示, 由 (11) 式可以有:

$$\begin{aligned} & \begin{bmatrix} u_{m+1}^n \\ u_{m+1}^{2n} \\ u_{m+1}^{4n} \\ u_{m+1}^{8n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & h^2 & h^4 & h^6 & \tau h & \tau h^3 & \tau^3 \\ \frac{1}{3} h^2 & \frac{1}{3} h^4 & \frac{1}{3} h^6 & \frac{1}{3} h^8 & \frac{1}{3} \tau h & \frac{1}{3} \tau h^3 & \frac{1}{3} \tau^3 \\ \frac{1}{15} h^2 & \frac{1}{15} h^4 & \frac{1}{15} h^6 & \frac{1}{15} h^8 & \frac{1}{15} \tau h & \frac{1}{15} \tau h^3 & \frac{1}{15} \tau^3 \\ \frac{1}{105} h^2 & \frac{1}{105} h^4 & \frac{1}{105} h^6 & \frac{1}{105} h^8 & \frac{1}{105} \tau h & \frac{1}{105} \tau h^3 & \frac{1}{105} \tau^3 \end{bmatrix} \times \\ & \begin{bmatrix} (A)_{m+1}^n \\ (B)_{m+1}^n \\ (C)_{m+1}^n \\ (D)_{m+1}^n \\ (E)_{m+1}^n \\ (F)_{m+1}^n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} u_{m+1}^n \\ u_{m+1}^{2n} \\ u_{m+1}^{4n} \\ u_{m+1}^{8n} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

将上述矩阵的第一、二、三、四行分别乘以 $-\frac{1}{360}, -\frac{1}{360}, -\frac{1}{360}, -\frac{1}{360}$, 然后将它们相加可以得到:

$$\begin{aligned} & -\frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^n}{\tau} - \frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^{2n}}{\tau} - \frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^{4n}}{\tau} - \frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^{8n}}{\tau} + \frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^n}{\tau} \\ & = \frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^n}{\tau} - \frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^{2n}}{\tau} + \frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^{4n}}{\tau} - \frac{1}{360} \frac{u_{m+1}^{8n}}{\tau} \end{aligned}$$

其中 $\Omega \subset \mathbb{R}^n$, $n \geq 2$, γ 是一个凸包或角域其顶点在原点, 我們假定方程 (1.1) 的解存在, 則問題 (1.1) 的區域分法为: 重 $\Gamma = \{r = 1\} \cap \Omega$, $\Omega_1 = \Omega \cap \{r < 1\}$, $\Omega_2 = \Omega \cap \{r > 1\}$, 定义层流变换 $T_1, T_2 \rightarrow \bar{\Omega}$, $T_1(r, \theta, \varphi) = (r^2, \theta, \varphi)$, 和变换 $T_2(r, \theta, \varphi) = r^{-2}(r, \theta, \varphi)$, $T_1 g_1(r, \theta, \varphi) = g_1(r^2, \theta, \varphi)$, $T_2 g_2(r, \theta, \varphi) = g_2(r^{-2}, \theta, \varphi)$, $g_1 = \frac{1}{2}(f - T_1^2 f)$, $g_2 = \frac{1}{2}(f - T_2^2 f)$, 第一步: 在 Ω_1 上解如下问题

$$\begin{aligned} -\Delta u_- &= f_- && \text{in } \Omega_1, \\ u_- &= g_- && \text{on } \partial\Omega_1 \cap \Gamma; \quad u_- = 0 \quad \text{on } \Gamma. \end{aligned} \quad (12)$$

$$\begin{aligned} -\Delta u + u &= f_+ \\ u &= 0 \quad \text{on } \partial\Omega \cap \Gamma; \quad \frac{\partial u}{\partial n} = 0 \quad \text{on } \Gamma, \quad n=2. \end{aligned} \quad (13)$$

第二步:

$$w(v, \theta, \varphi) = \begin{cases} u + \frac{(u_+ + v_-)}{2} & (v, \theta, \varphi) \in \Omega_+ \\ \frac{1}{2} & (v, \theta, \varphi) \in \Gamma \end{cases} \quad (14)$$

其中 w 为公的迭代方向, 而文 [3] 中一样的算法只须两次迭代, 一步并行过程, 并且算法是在同一区域上进行, 因而离散方程具有同一系数矩阵, 大大减少了工作量和存储, 定理 2: $w(\theta, \theta, \theta)$ 是方程 (11) 的唯一解。

定理2: $w(x, \theta, \varphi)$ 是方程(11)的唯一解.

证明: 我们只就三球问题进行讨论, 二球问题类似. 首先, 注意到 $T_1, T_2 = T_1 \cap T_2 = I, T_3 = I \cup J$, $T_4 = I \cup J \cup K$. 于是, 在球坐标 (r, φ, θ) 下的形式为: $\Delta = \frac{1}{r^2} \frac{\partial}{\partial r} (r^2 \frac{\partial u}{\partial r}) + \frac{1}{r^2 \sin \varphi} \frac{\partial}{\partial \varphi} (\sin \varphi \frac{\partial u}{\partial \varphi}) + \frac{1}{r^2 \sin^2 \varphi} \frac{\partial^2 u}{\partial \theta^2}$. 设 u 是方程 (11.1) 的解, 虽然 $u_r = (u_r - T_3 u_r) + T_3 u_r = 2$ 满足 $\Delta u_r = 0$, 且 $u_r|_{\partial \Omega} = 0$, 故 $u_r = 0$ 在 $\partial \Omega$ 上成立. 于是, $u_r = 0$ 在 Ω 上成立. 从而 $u = 0$ 在 Ω 上成立. 证毕.

$$-\Delta u^* = f^* \quad \text{in } \Omega, \\ u^* = g^* \quad \text{on } \partial\Omega \setminus \Gamma, \\ u^* = h^* \quad \text{on } \Gamma, \quad (10)$$

$$(97) \quad \begin{aligned} & \cdot \Gamma_{\alpha\beta} = \frac{1}{2}(\gamma_{\alpha}\gamma_{\beta} + \gamma_{\beta}\gamma_{\alpha}) \\ & \cdot \Gamma_{\alpha\beta} = \frac{1}{2}(\gamma_{\alpha}\gamma_{\beta} - \gamma_{\beta}\gamma_{\alpha}) \\ & \cdot \Gamma_{\alpha\beta} = \frac{1}{2}(\gamma_{\alpha}\gamma_{\beta} - \gamma_{\beta}\gamma_{\alpha}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & + (P_0, \varphi) = \sum_{i=1}^n \alpha_i (P_i, \varphi) = \sum_{i=1}^n \alpha_i \left(\sum_{j=1}^n \beta_{ij} (P_j, \varphi) \right) = \sum_{j=1}^n \left(\sum_{i=1}^n \alpha_i \beta_{ij} \right) (P_j, \varphi) \\ & = \sum_{j=1}^n \alpha_j (P_j, \varphi) = (P_0, \varphi). \end{aligned}$$
[illegible]

注 3: 上面的方法和结论推广到某些有界区域时 also 成立。例如, 区域 Ω 为部分开形 $\Omega = \{(x, y) : a \leq x \leq b, x, y, a, b, c \in \mathbb{R}^n, c \in \mathbb{R}^n\}$ 。则只要适当选择初始函数 u_0 即可使 u 在 Ω 上收敛于 u^* 。

同相解法。照此法解得 $x = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}i$ 。又由 $x^2 + 1 = 0$ 得 $x = \pm i$ 。所以原方程的解为 $x = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}i$ 或 $x = \pm i$ 。

$$j = \frac{K_C}{N} \ln \left(\frac{1}{X(X-1)} \right) + \frac{K_C}{N} \ln \left(\frac{1}{X(X-1)} \right)$$

中 $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n; \alpha_{n+1}, \dots, \alpha_{n+m})$, $\alpha_i = \frac{1}{2}(\alpha_i + \alpha_{i+1})$, $i=1, \dots, n-1$, $\alpha_{n+m} = \frac{1}{2}(\alpha_{n+m} + \alpha_{n+m+1})$. 同 (2.1) 的证明一样, 方程 (2.1) 可以经过反流变换将问题也化为有界问题 (参见 [5] 和 [9], 从而可应用等压法流 $\alpha_{n+m+1} = \alpha_{n+m}$ 求解).

5

注 5: 对于发展方程来讲上面的方法同样成立, 参见文献[1][2].

参考文献

- [1] Rao Chuan-Xia: Symmetric domain decomposition: an exact procedure for solving linear PDE's. in Kang Li-Shan (ed): Parallel Algorithms and Domain Decomposition. Univ. of Wuhan press (1987) 161-176.
- [2] Shao Jian-Ping, Kang Li-Shan: Symmetric domain decomposition for linear operator equations, as same as in [1], 177-185
- [3] 吕涛: 对称区域分裂算法的改进与推广, 并行算法论文集, 国防科工委军用科技丛书, 专业组编 (1988)
- [4] P.E. Björsted and G.B. Midlund: Solving elliptic problems on regions partitioned into substructures. SIAM J. Numer. Anal. vol. 23 (1986)
- [5] 华罗庚: 从单位圆谈起, 科学出版社, (1977)

Poisson 方程 Neumann 边值问题的

区域分裂快速解法

陆益君 王能超
(华中理工大学数学系)

摘 要

本文提出在区域上求解 Poisson 方程 Neumann 边值问题的快速解法。基于特殊的块三角矩阵逆的 Chebyshev 多项式表示, 可以获得带量矩阵分解, 由此不必求出带量矩阵, 而只需求出快速 Fourier 变换和三角角方矩阵的求逆即可得到解。区域上 Poisson 方程 Triplet 边值问题的求解可类似地进行。文中, 我们对算法的可行性作了理论分析, 并且具体考察了算法在区域分裂为多处理机系统上的执行情况, 给出了算法的复杂度分析。通过带量 Fourier 分析的结果分析, 证实了区域分裂快速解法是一种有效的建立方法。

1. 引 言

区域分裂法是并行多处理机系统上求解大规模问题的有效方法。区域分裂法与不分裂法相比较, 本文考虑的是 Chebyshev 多项式表示, 可以获得带量矩阵分解, 由此不必求出带量矩阵, 而只需求出快速 Fourier 变换和三角角方矩阵的求逆即可得到解。区域上 Poisson 方程 Triplet 边值问题的求解可类似地进行。文中, 我们对算法的可行性作了理论分析, 并且具体考察了算法在区域分裂为多处理机系统上的执行情况, 给出了算法的复杂度分析。通过带量 Fourier 分析的结果分析, 证实了区域分裂快速解法是一种有效的建立方法。

本文提出在区域上求解 Poisson 方程 Neumann 边值问题的快速解法。基于特殊的块三角矩阵逆的 Chebyshev 多项式表示, 可以获得带量矩阵分解, 由此不必求出带量矩阵, 而只需求出快速 Fourier 变换和三角角方矩阵的求逆即可得到解。区域上 Poisson 方程 Triplet 边值问题的求解可类似地进行。文中, 我们对算法的可行性作了理论分析, 并且具体考察了算法在区域分裂为多处理机系统上的执行情况, 给出了算法的复杂度分析。通过带量 Fourier 分析的结果分析, 证实了区域分裂快速解法是一种有效的建立方法。

在许多实际问题中, 若处理机之间用外连的总线或高速的交叉开关连接, 那么, 在高速总线或交叉开关上并行算法时, 我们得到了带量矩阵的分解, 从而可不必求出带量矩阵而得到带量方矩阵的解。文中, 我们对算法的可行性作了理论分析, 并且具体考察了算法在区域分裂为多处理机系统上的执行情况, 给出了算法的复杂度分析。通过带量 Fourier 分析的结果分析, 证实了区域分裂快速解法是一种有效的建立方法。

本文的论题如下。第二节描述区域分裂快速解法 (包括一般的区域分裂法, 带量矩阵的分解, 和区域分裂快速解法), 第三节讨论算法的可行性。第四节分析区域分裂快速解法和基本 Fourier 分析的结果在建立并行机上的执行效率, 从而得出比较结论。

2 区域分裂快速解法

2.1 一般的区域分裂法

考虑 Poisson 方程的 Neumann 边值问题

$$\begin{cases} -\Delta u = f, & \text{in } \Omega, \quad \Omega = \{(x, y) : 0 < x < a, 0 < y < b\} \\ \partial u / \partial n = g, & \text{on } \partial \Omega. \end{cases} \quad (2.1)$$

如图示, 将 Ω 分成 $p-1$ 个矩形区域 Ω_i ($i=1, \dots, p-1$), 记子区域 Ω_i 与 Ω_{i+1} 的界面为 Γ_{i+1} , Ω_i 与 $y=0$ 之界面记为 Γ_1 , Ω_{p-1} 与 $y=b$ 之界面记为 Γ_p .

依图 (7) 的方法对 (2.1) 作差分格式函数。

按 x 方向和 y 方向的网格步长分别为 h_x 和 h_y , $h_x = a/n$, $h_y = a/m$, 子区域 Ω_i 在 y 方向所划分的内网节点数为 m (1), 则

$$\frac{m}{n} = m(1)/p = m(1)$$

若将节点编号按图 7: 先由子区域上的节点, 后由界面上的节点, 且每个子区域 (界面) 上节点的编号顺序为从下到上, 从左到右, 这样, 离散后的方程组可写成

$$\begin{bmatrix} L_{\Omega} & R \\ Q & L_{\Gamma} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} U_{\Omega} \\ U_{\Gamma} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} F_{\Omega} \\ F_{\Gamma} \end{bmatrix}$$

$$\text{其中 } \begin{bmatrix} L_{\Omega} \\ L_{\Gamma} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} \\ \vdots & \vdots \\ R_{m-1,1} & R_{m-1,2} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} \\ \vdots & \vdots \\ R_{m-1,1} & R_{m-1,2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2R_{11}^T & R_{12}^T \\ \vdots & \vdots \\ R_{m-1,1}^T & R_{m-1,2}^T \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} L_{\Gamma} \\ L_{\Gamma} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} L_{\Omega}^T & L_{\Gamma}^T \\ \vdots & \vdots \\ L_{\Omega}^T & L_{\Gamma}^T \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} \\ \vdots & \vdots \\ R_{m-1,1} & R_{m-1,2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} \\ \vdots & \vdots \\ R_{m-1,1} & R_{m-1,2} \end{bmatrix}$$

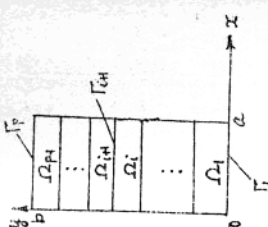
$$T = \begin{bmatrix} 2R_{11} & R_{12} \\ \vdots & \vdots \\ 2R_{m-1,1} & R_{m-1,2} \end{bmatrix} \quad (P \text{ 阶}) \quad q = (1+p^2)/p$$

u_{Ω} 、 u_{Γ} 与 F_{Ω} 、 F_{Γ} 的含义自明。
将 (2.2) 作块 Gauss 消元, 可得

$$\begin{aligned} Cu &= b \\ b &= F_{\Gamma} - Q L_{\Omega}^{-1} F_{\Omega} \\ C &= L_{\Gamma} - Q L_{\Omega}^{-1} R \\ b &= \begin{bmatrix} b_{\Gamma} \\ b_{\Gamma} \end{bmatrix}, \quad b_{\Gamma} = \begin{cases} F_{\Gamma} - 2R_{11}^{-1} L_{\Omega_1}^{-1} F_{\Omega_1} & (i=1) \\ F_{\Gamma} - R_{1i}^{-1} L_{\Omega_i}^{-1} F_{\Omega_i} - R_{1i}^{-1} L_{\Omega_i}^{-1} F_{\Omega_i} & (i=2, \dots, p-1) \\ F_{\Gamma} - 2R_{p-1,p-1}^{-1} F_{\Omega_{p-1}} & (i=p) \end{cases} \quad (2.3) \\ & \quad (2.4) \\ & \quad (2.5) \\ & \quad (2.6) \\ A_i &= -R_{1i}^{-1} L_{\Omega_i}^{-1} R_{1i} \quad (i=2, \dots, p) \quad (2.7a) \\ B_i &= \begin{cases} L_{\Gamma} - 2R_{11}^{-1} L_{\Omega_1}^{-1} R_{11} \\ L_{\Gamma} - R_{1i}^{-1} L_{\Omega_i}^{-1} R_{1i} - R_{1i}^{-1} L_{\Omega_i}^{-1} R_{1i} & (i=2, \dots, p-1) \\ L_{\Gamma} - 2R_{p-1,p-1}^{-1} L_{\Omega_{p-1}}^{-1} R_{p-1,p} & (i=p) \end{cases} \quad (2.7b) \\ C_i &= -R_{1i}^{-1} L_{\Omega_i}^{-1} R_{1i} \quad (i=1, \dots, p-1) \quad (2.7c) \end{aligned}$$

若记

$$C = \begin{bmatrix} B_1 & C_1 \\ A_2 & B_2 \\ \vdots & \vdots \\ A_{p-1} & B_{p-1} \end{bmatrix}$$



方程组 (2.3) 系非常量方程组, 系以矩阵 C 作为系数矩阵, 我们由通一量取出 (2.3) 的解 u_{Γ} , 即可通过如下 $p-1$ 个子问题

$$L_{\Omega_i} u_{\Omega_i} = F_{\Omega_i} - R_{1i} u_{\Gamma} - R_{1i} u_{\Gamma} \quad (i=1, 2, \dots, p-1) \quad (2.8)$$

的求解而得各子区域上的解 u_{Ω_i} 。 (2.8) 的求解可利用快速算法, 因此问题的关键在系数 (2.3), 通常, 由 (2.7a) ~ (2.7c) 求出系数矩阵并求其逆矩阵, 一种避免系数矩阵求逆而求 (2.3) 的求解策略是采用快速算法 (参考文献 (4) (8))。但对于本文所考虑的问题, 我们可求出矩阵 A_i 、 B_i 和 C_i 的特征分解, 因而可以获得一种不形成 C 的系数 (2.3) 的快速算法。

2.2 矩阵 A_i 、 B_i 和 C_i 的特征分解

首先, 引进修正的 Chebyshev 多项式 $S_k(x)$, 其递归定义为

$$S_0(x) = 1, \quad S_1(x) = x, \quad S_k(x) = 2x S_{k-1}(x) - S_{k-2}(x) \quad (k \geq 2)$$

$S_k(x)$ 有如下不同的表示形式

$$S_k(x) = \begin{cases} \sin(k\theta)/\sin\theta, & \cos\theta = x, \quad 0 \leq x < 1; \\ k, & x = 1; \\ S_k(k\theta)/S_k\theta, & \cos\theta = x, \quad x > 1; \end{cases} \quad (2.9)$$

$$S_k(x) = \frac{y^{k+1} - y^{-(k+1)}}{y - y^{-1}}, \quad y = \frac{x + \sqrt{x^2 - 1}}{x - 1}, \quad x > 1, \quad (2.10)$$

$$S_k(x) = \prod_{j=1}^k (x - r_j^{(k)}), \quad r_j^{(k)} = 2 \cos\left(\frac{j\pi}{k+1}\right).$$

若假定 $S_{-1}(x) = 0$, 则 $S_k(x)$ ($k=1, 0, 1, \dots$) 具有性质

$$S_k(x) S_j(x) - S_{k-1}(x) S_{j+1}(x) = S_{k-j}(x) S_{k+j}(x), \quad -1 \leq k \leq j, \quad j \neq 0, \quad (2.11)$$

关于修正的 Chebyshev 多项式的某些性质可参看 (1) (5)。

令 k 取三阶 Chebyshev

$$M_k = \begin{bmatrix} H & -I \\ -I & H \\ \vdots & \vdots \\ -I & H \end{bmatrix}, \quad \text{其中 } H \text{ 为方阵。}$$

我们可

引理 1 矩阵 M_k 非奇异的充要条件是 $S_k(x)$ 非零, 此时, M_k 可表示成分块形式 $M_k = (M_{ij})$, 其中

$$M_{ij} = \begin{cases} S_k^{(i)}(H) S_k^{(j)}(H) S_{k-j}(H), & -j \geq i; \\ S_k^{(i)}(H) S_k^{(j)}(H) S_{k-j}(H), & i \geq j. \end{cases} \quad (2.12)$$

证明: 参看 (1)。

$$\sigma_j^2 = 4 \left(\sin^2 \frac{\pi}{2n} \right) \cdot \tilde{\sigma}_j^2 = (1 + \tilde{\sigma}_j^2 - \sqrt{\tilde{\sigma}_j^2 + \sigma_j^2/4})^2 \quad (2.13)$$

$$W = (W_0, W_1, \dots, W_n)$$

$$\left(\frac{1}{2}(1, \dots, 1)^T \right) \quad (i=0)$$

$$W_i = \left(\frac{1}{2}, \cos \frac{\pi}{2n}, \cos 2 \frac{\pi}{2n}, \dots, \cos (n-1) \frac{\pi}{2n} \right)^T \quad (i=1, \dots, n-1) \quad (2.14)$$

$$\left(\frac{1}{2}(1, -1, \dots, (-1)^{n-1})^T \right) \quad (i=n)$$

原解

定理1 矩阵A1、B1和C1具有相同特征值的充分必要条件是(1)且

$$W^T A_1 W = D_1 = \text{diag} \{ \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_{n-1} \}$$

$$W^T B_1 W = A_1 = \text{diag} \{ \beta_0, \beta_1, \dots, \beta_{n-1} \}$$

$$W^T C_1 W = E_1 = \text{diag} \{ \gamma_0, \gamma_1, \dots, \gamma_{n-1} \}$$

$$\alpha_i = \frac{1}{m(i+1)} \quad (i=2, \dots, p), \quad \alpha_j = -\frac{1}{t_j} \left(1 - \frac{1}{t_j} \right)^{m(i+1)} \quad (i=2, \dots, p) \quad (2.16a)$$

$$(1 \leq j \leq n)$$

$$\beta_0 = \frac{2(m(n+1))}{(1 + \frac{1}{t_1} - \frac{1}{t_1} \frac{1}{m(n+1)})} \sqrt{\frac{1}{t_1} + \frac{1}{t_1} \frac{1}{m(n+1)}} \quad (i=1)$$

$$\beta_j = \frac{2(m(n+1))}{(1 + \frac{1}{t_j} - \frac{1}{t_j} \frac{1}{m(n+1)})} \sqrt{\frac{1}{t_j} + \frac{1}{t_j} \frac{1}{m(n+1)}} \quad (i=2, \dots, p) \quad (2.16b)$$

$$\gamma_0 = \frac{2(m(n+1))}{(1 + \frac{1}{t_1} - \frac{1}{t_1} \frac{1}{m(n+1)})} \sqrt{\frac{1}{t_1} + \frac{1}{t_1} \frac{1}{m(n+1)}} \quad (i=1)$$

$$\gamma_j = \frac{2(m(n+1))}{(1 + \frac{1}{t_j} - \frac{1}{t_j} \frac{1}{m(n+1)})} \sqrt{\frac{1}{t_j} + \frac{1}{t_j} \frac{1}{m(n+1)}} \quad (i=2, \dots, p) \quad (2.16c)$$

$$\gamma_j = \alpha_i(m, j) \quad (i=1, \dots, p-1, j=0, 1, \dots, n)$$

$$L_{R_1} = M_{n(n)} \quad L_{R_2} = M_{n_1}$$

$$B_1 = T - [0 \dots 0 \dots 1] M_{n(n)}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} - [1 \ 0 \dots 0] M_{n(n)}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$= T - S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) - S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$B_1 = T - 2[-1 \ 0 \dots 0] M_{n(n)}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} = T - 2 S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$B_p = T - 2[0 \dots 0 \dots 1] M_{n(n)}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$= T - 2 S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= T - 2 S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= T - 2 S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= T - 2 S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= T - 2 S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= T - 2 S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= T - 2 S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

$$= S_{m(n)}^{-1}(T) S_{m(n+1)}(T) + (T) S_{m(n)}(T)$$

由此可知, 所有A1、B1和C1都具有与T相同的特征值, 且它们的特征值是T的特征值的平方根或负平方根, 由(1.4)知,

T的特征值为

$$\lambda_j = 2(1 + 2 \cos^2 \frac{\pi}{2n}) \sin^2 \frac{\pi}{2n}, \quad j=0, \dots, n-1$$

相应的特征向量由(2.14)给出, 不难得到矩阵A1、B1和C1的特征值分别为

$$\alpha_i = \frac{1}{2} S_{m(n)}(O_j) \quad (i=2, \dots, p), \quad \beta_j = \frac{1}{2} S_{m(n)}(O_j) \quad (i=1, \dots, p-1),$$

$$\gamma_j = \frac{1}{2} S_{m(n)}(O_j) \quad (i=1, \dots, p-1),$$

$$\beta_j = \frac{1}{2} S_{m(n)}(O_j) \quad (i=2, \dots, p), \quad \gamma_j = \frac{1}{2} S_{m(n)}(O_j) \quad (i=1, \dots, p-1),$$

$$\gamma_j = \frac{1}{2} S_{m(n)}(O_j) \quad (i=2, \dots, p), \quad \beta_j = \frac{1}{2} S_{m(n)}(O_j) \quad (i=1, \dots, p-1),$$

利用(2.9)、(2.10)和(2.13)对上述子化矩阵得(2.16a)~(2.16c), 证毕。

2.3 区域分裂递推算法

根据定理1, 我们可将方程组(2.3)变换成

$$\begin{bmatrix} A_1 E_1 & \tilde{u}_1 \\ E_2 & \tilde{u}_2 \\ \vdots & \vdots \\ E_p & \tilde{u}_p \\ 2\tilde{u}_1 & \tilde{u}_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{b}_1 \\ \tilde{b}_2 \\ \vdots \\ \tilde{b}_p \\ \tilde{b}_p \end{bmatrix} \quad (2.17)$$

这里

$$\tilde{u}_i = W^T \tilde{u}_i \quad (i=1, \dots, p)$$

$$\tilde{b}_i = W^T b_i \quad (i=1, \dots, p) \quad (2.18)$$

$$(2.19)$$

(2.17)可分解成如下(n+1)个独立的三对角方程组

$$\begin{bmatrix} \tilde{u}_j & \tilde{u}_j \\ \tilde{u}_j & \tilde{u}_j \\ \vdots & \vdots \\ \tilde{u}_j & \tilde{u}_j \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{b}_j \\ \tilde{b}_j \\ \vdots \\ \tilde{b}_j \end{bmatrix} \quad (j=0, 1, \dots, n) \quad (2.20)$$

其中

$$\tilde{u}_i = (\tilde{u}_{i1}, \tilde{u}_{i2}, \dots, \tilde{u}_{ip})^T, \quad \tilde{b}_i = (\tilde{b}_{i1}, \tilde{b}_{i2}, \dots, \tilde{b}_{ip})^T \quad (i=1, \dots, p)$$

到此, 我们不必求出容量矩阵C, 而只须通过(2.20)的求解并利用(2.19)和(2.18)作两次FFT即可求出界面上的荷载u_{ji} (i=1, ..., p)。

综上所述, 我们将并行求解区域域上 Poisson 方程 Laplace 方程的局部区域分裂递推算法如下。

算法DDFPS

步骤1 按(2.6)求初始值b, 即

$$\textcircled{1} \text{ 求初值 } L_{R_1} \tilde{u}_{R_1} = F_{R_1} \quad (i=1, 2, \dots, p+1)$$

$$\textcircled{2} \text{ 计算 } b_{R_1} = \begin{cases} F_{R_1} - 2\tilde{u}_{R_1}^T \tilde{u}_{R_1} & (i=1) \\ F_{R_1} - \tilde{u}_{R_1}^T \tilde{u}_{R_1} - \tilde{u}_{R_1}^T \tilde{u}_{R_1} & (i=2, \dots, p+1) \end{cases}$$

$$\tilde{u}_{R_1} = \tilde{u}_{R_1}^T \tilde{u}_{R_1} \quad (i=1, \dots, p+1)$$

引理2 按问题(2.1)中的 f, g 若为连续函数, 则(2.1)有解的必要条件为

$$\iint_{\Omega} f dx dy + \int_{\partial\Omega} g ds = 0 \quad (3.7)$$

证明: 利用 Green 第二公式即得.

$$\begin{aligned} \text{令 } f_I &= f_{\alpha\alpha} + f_{\alpha\theta} + f_{\theta\alpha} + f_{\theta\theta}, \quad f_{II} = \sum_{i=1}^{M+1} (f_{\alpha i} + f_{i\alpha}), \quad f_{III} = \sum_{j=1}^{M+1} (f_{\alpha j} + f_{j\alpha}), \\ g_I &= g_{\alpha\alpha} + g_{\alpha\theta} + g_{\theta\alpha} + g_{\theta\theta}, \quad g_{II} = \sum_{i=1}^{M+1} (g_{\alpha i} + g_{i\alpha}), \quad g_{III} = \sum_{j=1}^{M+1} (g_{\alpha j} + g_{j\alpha}), \end{aligned}$$

其中 $f_{ij} = f(x_i, y_j), \quad g_{ij} = g(x_i, y_j).$

利用第2节所作时隙划分, 对(3.7)的左端进行数值积分. 其法为

$$\iint_{\Omega} f dx dy = \iint_{\Omega} f dx dy$$

其中(2)表示右图所示的小矩形, 于是

$$\iint_{\Omega} f dx dy \approx \frac{h_x h_y}{4} (f_{ij} + f_{i+1,j} + f_{i,j+1} + f_{i+1,j+1}).$$

同时, 对(3.7)的右端亦可用类似公式, 由此可得

$$\int_{\partial\Omega} g ds \approx \frac{h_x h_y}{4} (g_{ij} + g_{i+1,j} + g_{i,j+1} + g_{i+1,j+1}). \quad (3.8)$$

定理3 $(\tilde{u}_i, \tilde{v}_i)_{i=1}^{M+1} \approx 0$

证明: 置 $F_{ij} = \begin{bmatrix} f_{ij} \\ g_{ij} \end{bmatrix}$, 并记 $\tilde{F}_{ij} = \begin{bmatrix} f_{ij} \\ g_{ij} \end{bmatrix}$, 由(3.8)及(3.9)可得

$$b_{ij} = \begin{cases} F_{ij} + 2S_{m(i)} \sum_{j=1}^{m(i)} S_{m(i)-j} F_{ij} & (i=1), \\ F_{ij} + S_{m(i)} \sum_{j=1}^{m(i)} S_{ij} F_{ij} + S_{m(i)} \sum_{j=1}^{m(i)} S_{m(i)-j} F_{ij} & (i=2, \dots, P+1), \end{cases}$$

对上述各式两端同时左乘 $\tilde{F}_{ij}^T$, 并取出两端的第一个分量, 得到

$$\tilde{b}_{ij} = \begin{cases} \tilde{F}_{ij}^T F_{ij} + \frac{2}{m(i)H} \sum_{j=1}^{m(i)} (m(i)-j+1) \tilde{F}_{ij}^T F_{ij} & (i=1), \\ \tilde{F}_{ij}^T F_{ij} + \frac{1}{m(i)H} \sum_{j=1}^{m(i)} \tilde{F}_{ij}^T F_{ij} + \frac{1}{m(i)H} \sum_{j=1}^{m(i)} (m(i)-j+1) \tilde{F}_{ij}^T F_{ij} & (i=2, \dots, P+1), \end{cases}$$

这里, $\tilde{F}_{ij}$ 为 $\tilde{F}$ 的第一行向量.

$$\text{因 } \frac{1}{2} (\tilde{b}_{ij} + \tilde{b}_{ji}) + \frac{1}{2} \tilde{b}_{ij} = \frac{1}{2} (\tilde{F}_{ij}^T F_{ij} + \tilde{F}_{ji}^T F_{ji}) + \sum_{i=2}^{P+1} \sum_{j=1}^{m(i)} \tilde{F}_{ij}^T F_{ij},$$

按第2节对问题(2.1)所作的离散化, 我们

$$\text{上式右端} = \frac{2}{h} \left\{ \frac{h_x h_y}{4} (f_{ij} + f_{i+1,j} + f_{i,j+1} + f_{i+1,j+1}) + \frac{h_x}{2} (g_{ij} + g_{i+1,j}) + \frac{h_y}{2} (g_{ij} + g_{i,j+1}) \right\}$$

由引理3及(3.8)成立. 证毕.

步2: 由(2.1.9)利用FFT求 $\tilde{u}_i$ ($i=1, \dots, P$);
步3: 对 $j=0, 1, \dots, n$ 求前三对方程组(2.2.0);
步4: 由(2.1.8)利用FFT求 $\tilde{u}_i$ ($i=1, 2, \dots, P$);
步5: 对 $i=1, 2, \dots, P-1$ 求解于问题(2.8).

3. 算法分析

方程组(2.2.1)和(2.8)都是块三对方程组, 由系数矩阵的结构可知, Fourier 变换法很自然的算法都可取利进行下去(参看(1.1)), 因此算法DDPS成立的代数方程组(2.2.0)的解法求取, 估计约需 $2n^2 \log n$ (2.2.0)的一种并行化改进的算法, 但它的成立尚有一定的条件. 本节考察算法(2.2.0)的并行化算法的可行性.

首先, 我们得

$$\begin{aligned} \text{定理2 当 } j=0 \text{ 时,} \\ |\beta_{ij}| &= 2|\gamma_j|, \quad |\beta_{ij}| = 2|\alpha_{ij}|, \quad (i=2, \dots, P+1), \quad (3.1) \\ |\beta_{ij}| &= |\alpha_{ij}| + |\gamma_j|, \quad (i=2, \dots, P+1), \quad (3.2) \end{aligned}$$

当 $j=1, 2, \dots, n$ 时

$$\begin{aligned} 2|\gamma_j| &< |\beta_{ij}|, \quad 2|\alpha_{ij}| < |\beta_{ij}|, \quad (i=2, \dots, P+1), \quad (3.3) \\ |\alpha_{ij}| + |\beta_{ij}| &< |\beta_{ij}|, \quad (i=2, \dots, P+1), \quad (3.4) \end{aligned}$$

证明: 由(2.1.6a)~(2.1.6c)开始, 当 $j=0$ 时(3.2)显然成立

当 $1 \leq j \leq n$ 时, 有

$$2|\gamma_j|/|\beta_{ij}| = \frac{1 + \frac{m(i)H}{t_j^2}}{1 + \frac{m(i)H}{t_j^2}} > 2 \frac{m(i)H}{t_j^2} > 2 \frac{m(i)H}{t_j^2}$$

又 $t_j = \sqrt{c_j^2 + c_j^2} > c_j$

$$\text{故 } 2|\gamma_j| < |\beta_{ij}|.$$

同理 $2|\alpha_{ij}| < |\beta_{ij}|.$

当 $1 \leq j \leq n, 2 \leq i \leq P+1$ 时, 有

$$\frac{|\alpha_{ij}| + |\gamma_j|}{|\beta_{ij}|} = \frac{\frac{m(i)H}{t_j^2} + \frac{t_j}{t_j}}{\frac{m(i)H}{t_j^2} + \frac{t_j}{t_j}} > 1$$

同样由(3.1)知(3.4)成立. 证毕.

按定理2, 当 $1 \leq j \leq n$ 时, 方程组(2.2.0)的系数矩阵严格对角占优, 故解法很稳定. 但当 $j=0$ 时, (2.2.0)即

$$\begin{bmatrix} \frac{2}{m(i)H} & \frac{-2}{m(i)H} & \tilde{u}_{i0} \\ \frac{-1}{m(i)H} & \frac{m(i)H}{m(i)H} & \tilde{u}_{i0} \\ \frac{m(i)H}{m(i)H} & \frac{-1}{m(i)H} & \tilde{u}_{i0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{b}_{i0} \\ \tilde{b}_{i0} \\ \tilde{b}_{i0} \end{bmatrix}$$

这是一个奇异线性方程组, 下面重点讨论(3.6)的可行性及算法.

根据定理3，我们可令 α 为方程组(3.6)中的任意一方程组可由其它方程组约化而得，又(3.6)的系数矩阵的秩为 $p-1$ ，因此可令 α 为某个常数，并求出其余的解(此时，奇偶约化法成立)，这样求得(3.6)的一个特解。另一方面，我们知问题(2.1)在满足条件(3.7)时解不唯一，但所有解都只相差一个任意常数。利用定理3，设函数方程组(2.2)的解也不唯一，事实上其解可表示为 $\frac{1}{\alpha} \{ \alpha + (1, 1, \dots, 1) \}$ ， α 为任意常数，这样与定理3的结论相符合，因此我们只须求出(2.2)的一个特解，然后就是只须求出(3.6)的一个特解的问题。

4. 独立方格法及其复杂性

本节考察2.2节给出的区域分解法DDFPS以及基于Fourier分析的迭代分块法在独立方格上的运行。分析它的复杂性，从而得出它的结论。

记 Γ 为独立方格 Ω 的边界 $\Gamma = \{1, \dots, p-1\}$ 与 Γ 位二元反射 Ω_{ref} 的 $\Omega_{\text{ref}} = \{1, \dots, p-1\}$ 个解对应， $\Omega_{\text{ref}} = \Omega \cup \Gamma$ 与 Γ 个解对应，从而将相应的函数问题映射到解处理中。设一次算术运算的时间为 τ ，则处理 Ω 之间的总时间为 $\alpha + \beta$ (参看(10)(13))。

假定输入到编号为 i 的处理器 P_i ($i=1, \dots, p$) 中的数据还包括 $w_i, a_{ij}, b_{ij}, v_{ij}$ ($i, j=0, 1, \dots, m$)。因此DDFPS和算法MD都需要计算相同个数的数据，故在以下讨论中均不计这些数据的时间。

I. DDFPS 按算术运算和通讯时间的多少将算法执行的顺序，对于算法DDFPS的步骤1，处理器 P_i 需作

1. 求第一个 m 块三对方程组(2.21)。
2. 按 τ 长为 $(n+1)$ 的向量 $P_i \tau$ 。
3. $2(n+1)$ 次算术运算。(第 p 台处理器需作 $(n+1)$ 次运算)

对于方程组(2.21)可采用约化分块法，即先将 (2.21) 通过 α 次长为 $(n+1)$ 的实FFT变换成 $(n+1)$ 个三对方程组，这些方程组由后通过 β 次长为 $(n+1)$ 的实FFT即可求得(2.21)的解，但由于 p 的计算量需利用(2.1)的分解，因此总的FFT实际上需作两次，由上述讨论得步骤1的运行时间为

$$T_1 = (m(n+1)\log_2(n+1) + 5m(n+1) + 2(n+1))\tau + \alpha + (n+1)\beta$$

易知，步骤2和步骤4的时间都是 $2(n+1)\log_2(n+1)\tau$ 。

设在独立方格上用奇偶约化法(参看(1.2))系第一个 p 块三对方程组的时间为 $T_{\text{odd}}(p)$ (其中包括通讯时间，系按表达式(1.2))，则 $T_{\text{odd}}(p) = 8\tau$ 。实际上，当执行步骤2后，对每个 j ，在 $p-1$ 台处理器包含 p 个方程组(2.2)中的一个方程，而第 p 台处理器包含(2.2)中的第 $p-1$ 个方程，用第 $p-1$ 个方程对第 p 个方程消元后，可形成 $p-1$ 个三对方程组，每台处理器包含一个方程，求出最后作一次迭代即可求得 u_{p-1} 。执行步骤5时，首先就在处理器 P_{p-1} 和 P_i 之间作一个长为 $(n+1)$ 的向量，按下降 P_i 的工作为

1. 作 $2(n+1)$ 次算术运算。
2. 解一个 m 块三对方程组。

因此 $T_{\text{odd}}(p) = 8\tau$ 。

综上所述，算法DDFPS在独立方格上运行的时间为

$$T_{\text{DDFPS}} = \sum_{i=1}^p T_i = \sum_{i=1}^p (2(m(n+1)\log_2(n+1) + 5m(n+1) + 2(n+1))\tau + \alpha + (n+1)\beta) + 2(m(n+1)\log_2(n+1) + 2(n+1))\tau$$

II. MD

以奇偶约化法为开方解法向例，同样系第 p 台处理器 P_{p-1} ，即 P_{p-1} 是最后数字，即从式(1)从右往左)将列侧数据后方程组为

$$\begin{bmatrix} T-2\tau & & & \\ -\tau & T-\tau & & \\ & -\tau & T-\tau & \\ & & -\tau & T-\tau \end{bmatrix} \begin{bmatrix} F_0 \\ F_1 \\ F_2 \\ F_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} F_0 \\ F_1 \\ F_2 \\ F_3 \end{bmatrix}$$

这里 $F_0 = \sum_{k=0}^{p-1} m_k(u_k) = (n+1)P_i + 1$ ，我们将网络节点分成 p 组，每一组包含 m_k 个 m_k 条水平网络线路上的是，以下的 $p-1$ 组各按包含 $(n+1)$ 条水平网络线路上的节点，经过 p 个节点按与 k 位二元反射 Ω_{ref} 相对应，从而使对应于这些节点的方程组在各相应的处理器中。

按上述工作及算法执行的顺序，我们将网络的求解(4.2)的约化分块法归结为

1. 第 p 台处理器作 $(n+1)$ 个长为 $(n+1)$ 的实FFT。(其中处理器 P_i 须作 $(n+1)$ 个)
2. 解一个独立方格 Ω (第 p 台处理器作 $(n+1)$ 个)
3. 第 p 台处理器作 $(n+1)$ 个长为 $(n+1)$ 的实FFT (处理器 P_i 作 $(n+1)$ 个)

因此步骤3的时间可看作为 $(n+1)\log_2(n+1)\tau$ 。对于步骤2，考察一个 $(n+1)$ 块三对方程组的求解，由于第一台处理器包含全部的 $(n+1)$ 个方程，因此我们可用在讨论DDFPS时所采用的方法，在 P_i 中的方程个数为 $(n+1)$ 个，接着利用 $(n+1)$ 中按上述方法(2.1)或(2.2)系第一个 p 块三对方程组，它分为 p 块 Gauss 消元，用奇偶约化法解 p 块三对方程组和约化步骤三，时间为

$$(17m+2)\tau + T_{\text{odd}}(p) + 2\alpha + 5\beta$$

$$(n+1)[(17m+2)\tau + 8\tau + T_{\text{odd}}(p) + 2\alpha + 5\beta]$$

综上所述，独立方格上求解(4.2)的约化分块法的运行时间为

$$T_{\text{odd}} = (2m(n+1)\log_2(n+1) + 17m(n+1) + 4(n+1)\log_2(n+1) + 10(n+1))\tau + (n+1)T_{\text{odd}}(p) + (n+1)(2\alpha + 5\beta)$$

比较(4.1)和(4.3)，不难看出DDFPS比上述算法更优(按运算量)，但前者在通讯时间上需少 $2na + 3(n+1)\beta$ 。

5. 结束语

我们在引言中已提到，在独立方格(或步处理器)系统上，尽可能地利用通讯时间是设计并行算法的一个重要的方面，当采用上述算法时也要尽量减少。本文讨论的区域分解法与奇偶约化法相比，其运算量有所增加，但通讯时间有所减少，因此是一种有效的独立方格法。

本文第二节给出的分析奇偶约化法和约化法的方法同样适用于Poisson方程的约化问题，并且可以很清楚地看出区域分解法是更优，具体地分析文叙述。

参考文献

1. R. Bank and J. Rose, Matching algorithms for elliptic boundary value Problems I: The constant coefficient case, *SIAM J. Numer. Anal.*, Vol. 14, No. 5 (1977), 752-822.
2. I. F. Chan, Analysis of Preconditioners for domain decomposition, *SIAM J. Numer. Anal.*, Vol. 16, No. 2 (1978), 514-525.
3. I. F. Chan and D. C. Sorensen, A domain-decoupled fast Poisson solver, *SIAM J. Sci. Stat. Comput.*, Vol. 8, No. 1 (1987), 514-525.
4. M. Brusa, A capacitance matrix method for Dirichlet Problem on Polygonal region, *Numer. Math.*, 35 (1982), 51-74.
5. L. Fox and I. B. Parker, Chebyshev polynomials in numerical analysis, Oxford Univ. Press, London, 1968.
6. D. Miller, Some aspects of the explicit reduction algorithm for block tri-diagonal linear system, *SIAM J. Numer. Anal.*, Vol. 13, No. 1 (1976), 484-495.

双曲型守恒律的区域分裂算法

王忠德
(南京航空学院数理力学系)

本文通过修改 Muscol 型格式, 提出了一类解双曲型守恒律方程的区域分裂算法, 并应用到解气体动力学方程。这一类算法是一致二阶精度ENO的, 当捕捉间断解时具有分辨率, 并且易于实现。

1. 引言 本文主要研究如下双曲型守恒律的初值问题 (IVP) 的数值解:
$$\frac{\partial U}{\partial t} + f(U) = 0, \quad U(x, 0) = U_0(x), \quad x \in \mathbb{R},$$

这里 $U \in \mathbb{R}^n, f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ 是周期的或具有紧支集的逐段光滑函数。
区域分裂法已在用并行计算机解流体力学、天气预报和结构分析中的偏微分方程中起着越来越重要的作用。近几年来, 大多数研究工作主要是应用区域分裂法解椭圆型偏微分方程, 而很少涉及双曲型问题, 特别是非线性双曲型问题。
本文的主要工作是提出了一类解 IVP (1.1) 的带重叠和不带重叠混合的区域分裂算法, 这类算法是一致二阶精度ENO的, 并能正确分辨接触间断解。全文工作安排如下: 第二节, 提出了一类解 IVP (1.1) 的区域分裂法, 第三节, 应用这类算法解气体动力学中的 Euler 方程。

2. 一类新的区域分裂算法
让 $\{j_k \mid k=1, 2, \dots, m\}$ 是 $\{1, 2, \dots, n\}$ 的一个划分, V_{j_k} 为 IVP (1.1) 的初值逼近。
A. Harten 在文 (2) 中, 考虑了一类逼近 Godunov 型格式

$$(2.1a) \quad V_{j_k}^{n+1} = A(V_{j_k}^n) E(\tau) L(\cdot; V_{j_k}^n)$$

$$(2.1b) \quad L(x; \bar{w}) = \bar{w}_j + s_j(x - x_j), \quad x \in I_j$$

的 Muscol 型格式:

$$(2.2a) \quad V_{j_k}^{n+1} = V_{j_k}^n - \lambda \left(\hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}} - \hat{f}_{j_k-\frac{1}{2}} \right)$$

$$(2.2b) \quad \hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}} = f \left(\bar{v}_{j_k+\frac{1}{2}} \right), \quad \bar{v}_{j_k+\frac{1}{2}} = V_{j_k}^n + h \left(1 - \lambda a_{j_k}^n \right) \frac{s_{j_k}^n}{\Delta x_{j_k}} / 2$$

$$(2.2c) \quad \bar{v}_{j_k+\frac{1}{2}} = V_{j_k}^n - h \left(1 + \lambda a_{j_k}^n \right) \frac{s_{j_k}^n}{\Delta x_{j_k}} / 2$$

$$S_j = W_j(X_j) + O(h^2)$$

S_j 满足:

$$(2.2d) \quad S_j = W_j(X_j) + O(h^2)$$

这类格式是一致二阶精度ENO的, 但不能正确分辨接触间断解, 为此, A. Harten

在文 (2) 中修改逐段线性重新构造 (2.1b) 如下:

$$(2.3a) \quad s_j = |d_j| \chi_{j_k}(x_j; \bar{w})$$

$$F_j(\bar{w}) = V_{j_k}^n \left\{ \int_{x_{j_k-\frac{1}{2}}}^{x_{j_k+\frac{1}{2}}} \chi_{j_k}(x; \bar{w}) dx + \int_{x_{j_k+\frac{1}{2}}}^{x_{j_k+\frac{1}{2}}} \chi_{j_k}(x; \bar{w}) dx \right\} - \bar{w}_j$$

$$(2.3b) \quad F_j(x_{j_k-\frac{1}{2}}) \cdot F_j(x_{j_k+\frac{1}{2}}) \leq 0$$

和

$$(2.3c) \quad \sigma_j > \sigma_{j-1}, \quad \sigma_j \geq \sigma_{j+1}$$

$$L_j(x; \bar{w}) = \begin{cases} L_{j-1}(x; \bar{w}), & x_{j-\frac{1}{2}} < x < x_{j+\frac{1}{2}} \\ L_{j+1}(x; \bar{w}), & x_{j+\frac{1}{2}} < x < x_{j+\frac{3}{2}} \end{cases}$$

$$(2.3d) \quad \hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w}) = L_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w})$$

$$(2.3e) \quad \hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w}) = L_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w})$$

$$(2.3f) \quad \hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w}) = L_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w})$$

$$(2.3g) \quad \hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w}) = L_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w})$$

$$(2.3h) \quad \hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w}) = L_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w})$$

$$(2.3i) \quad \hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w}) = L_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w})$$

$$(2.3j) \quad \hat{f}_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w}) = L_{j_k+\frac{1}{2}}(x; \bar{w})$$

冯克勤, 关于椭圆型方程的数值解法, 应用数学与计算数学, 第1卷, 第2期, PP121-130(1984).
B. L. Johnson, Solving tridiagonal systems on ensemble architectures, SIAM J. Sci. Stat. Comput., Vol. 8, No. 3(1987), 354-362.
B. L. Johnson and M. B. Cooper, A comparison of domain decomposition techniques for elliptic partial differential equations and their implementation, SIAM J. Sci. Stat. Comput., 8(1987), 516-520.
田 岳忠, 超立方机上一致逼近问题的并行求解, 数值计算与计算机应用.
田 岳忠, 傅里叶算法在并行系统, 计算数学.
田 岳忠, Hypercube algorithms for solving tridiagonal linear systems of equations, J. Comput. Math., 227-237.
田 岳忠, The methods of cyclic reduction, Fourier analysis and the FFT algorithms for the direct solution of Poisson's equation on a rectangle, SIAM Review, Vol. 19, No. 3(1977), 490-501.
A DOMAIN-DECOMPOSED FAST ALGORITHM FOR SOLVING POISSON'S EQUATION WITH NEUMANN BOUNDARY CONDITION
Lu Yi Jun Wang Nengshun
(Huazhong Univ. of Sci. and Tech.)
ABSTRACT-- In this paper, a domain-decomposed fast direct algorithm for solving Poisson's equation with Neumann boundary condition on a rectangle is proposed. Based on the Chebyshev polynomial representation of inverting block tridiagonal matrix, the eigenvalues and eigenvectors of the capacitance matrix can be obtained. Thus the solution of the capacitance equations are computed by FFT and the solution of tridiagonal linear equations, without computing or inverting the capacitance matrix. The solution of Poisson's equations with Dirichlet boundary condition on subdomains can be computed independently. Theoretical analysis of the feasibility of the algorithm is given. The implementing scheme of the algorithm on hypercube multiprocessor is discussed and its complexity conclusion is obtained. Finally, the comparison between the algorithm and the matrix decomposition method based on Fourier analysis verifies that the domain decomposed fast direct algorithm is an efficient hypercube algorithm.

- [1] Juan Camilo Meza and W.H. Symes, "Form in Decomposition Algorithms for Linear Hyperbolic Equations" Technical Report 87-20, August 28, 1987, Rice University.
 [2] A.Harten, "ENO Scheme With subcell Resolution." ICASE Report No.87-58

Domain Delomposition Method for Hyperbolic Conservation Laws

Wang Zhongde
 (Dept. of Math. and Mechanics
 Nanjing Aeronautical Institute)
 ABSTRACT

In this paper, we propose a class of Domain Decomposition Method for solving hyperbolic Conservation laws by modifying MUSCL-type schemes, and apply them to solve the equations of Gas dynamics. This methods are uniformly second-order accurate ENO. Then Capturing the Contact discontinuities, they achieve subcell resolution and are easy to make into practice.

并修正数值通量 (2.2b) 如下:

$$F_{j+1/2}^{n+1} = F_{j+1/2}^n + \frac{\Delta t}{\Delta x} \sum_{k=1}^K \frac{1}{2} (V_{j+1/2}^k - V_{j-1/2}^k) \quad (2.4)$$

修正后的这类二阶精度 ENO 格式, 能正确分解接触面而解, 具有子分辨率。
 A. Harten 的修改方法略作修改, 而不加校正项 $\sum_{k=1}^K V_{j+1/2}^k$ 这一修改方法比 (1) 的区域分裂算法简洁的多。结合这一修改, 我们提出解 IVP (1.1) 的修正算法如下:

- (1) 在每一时间 t^n 上, 我们考虑实践 R^n 上的一个区域分裂 (不带重叠) 和 $F_{j+1/2}^n, I_{j+1/2}^n, I_{j+1/2}^n$ 的端点确定如下: 若在 $I_{j+1/2}^n$ 中, $Q_j > Q_{j+1}, Q_j > Q_{j+1}$ 和 $F_{j+1/2}^n > F_{j+1/2}^n$, 则令 $S_j = \emptyset$ (即 S_j 为 $I_{j+1/2}^n$ 中的一个点)。
 (2) 在每一子区域 $I_{j+1/2}^n$ 上, 我们利用 (2.2), 并应用带重叠的区域分裂法进行计算, 其中 $V_{j+1/2}^k, V_{j+1/2}^k$ 分别修改如下:

$$V_{j+1/2}^k = V_{j+1/2}^k + h \frac{(Q_j - Q_{j+1}) V_{j+1/2}^k - \lambda a_{j+1}^n}{(Q_j - Q_{j+1}) V_{j+1/2}^k - \lambda a_{j+1}^n} S_{j+1/2}^k / 2 \quad (2.5)$$

$$V_{j+1/2}^k = V_{j+1/2}^k - h \frac{(Q_j - Q_{j+1}) V_{j+1/2}^k - \lambda a_{j+1}^n}{(Q_j - Q_{j+1}) V_{j+1/2}^k - \lambda a_{j+1}^n} S_{j+1/2}^k / 2 \quad (2.6)$$

 其余不变。
 (3) $I_{j+1/2}^n$ 和 R^n 上的整体解按如下方法构成:
 设 $I_{j+1/2}^n, I_{j+1/2}^n$ 是区间 I 的一个部分, $V_{j+1/2}^n, V_{j+1/2}^n$ 分别为 $I_{j+1/2}^n, I_{j+1/2}^n$ 上的解, 若 $I_{j+1/2}^n, I_{j+1/2}^n$ 不带重叠, 则 $V = V_{j+1/2}^n, X \in I_{j+1/2}^n$ (若 $I_{j+1/2}^n, I_{j+1/2}^n$ 带重叠, 则 $V = \{V_{j+1/2}^n, V_{j+1/2}^n\}, X \in I_{j+1/2}^n \cup I_{j+1/2}^n$ 。

§3. 在解气体动力学方程中的应用

考虑气体动力学中的 Euler 方程

- (3.1a) $U_t + f(u) = 0$
 (3.1b) $U = (f, m, E)^T$
 (3.1c) $f(u) = qu + (0, p, qp)^T$
 (3.1d) $p = (y - 1) (E - 1/2 p q^2)$

这里 p, q, p 和 E 分别是密度, 速度压力和总能, $m = p q$ 是动量, 我们取 $\gamma = 1.4$ 记 $\alpha_{j+1/2}^n$ 为 Δx 的特征值为 $\alpha_{j+1/2}^n$ 和 $\alpha_{j+1/2}^n$ 对应的左, 右特征向量量分别为 $\{e_{j+1/2}^n\}_{j=1}^K, \{e_{j+1/2}^n\}_{j=1}^K$ 。我们给出 §2 中用到的几个关键公式如下:

- (1) 选取 $(2.2b)$ 中的 $h_{j+1/2}^n (V_{j+1/2}^n, V_{j+1/2}^n)$ 为 $(V_{j+1/2}^n) + f(V_{j+1/2}^n) - \sum_{k=1}^K |a_{j+1/2}^n R_{j+1/2}^k|$
 (2) 选取满足 $(2.2d)$ 中 S_j 如下:

$$S_j = (S_{j+1/2}^k, S_{j+1/2}^k)^T$$

$$S_{j+1/2}^k = m(S_{j+1/2}^k, S_{j+1/2}^k)$$

$$S_{j+1/2}^k = 1/h (a_{j+1/2}^n V_{j+1/2}^k + 1/2 D_{j+1/2}^k V_{j+1/2}^k w)$$

$$S_{j+1/2}^k = 1/h (a_{j+1/2}^n V_{j+1/2}^k + 1/2 D_{j+1/2}^k V_{j+1/2}^k w)$$

$$D_{j+1/2}^k w = m(a_{j+1/2}^n V_{j+1/2}^k - a_{j+1/2}^n V_{j+1/2}^k, a_{j+1/2}^n V_{j+1/2}^k - a_{j+1/2}^n V_{j+1/2}^k)$$

 (3.3d) $m(x, y) = \begin{cases} \min\{m(x), m(y)\} \\ \max\{m(x), m(y)\} \end{cases}$
 (3.3e) $m(x, y) = \begin{cases} \min\{m(x), m(y)\} \\ \max\{m(x), m(y)\} \end{cases}$

其它

- (3.4a) $F_{j+1/2}^n(x) = 1/h_{j+1/2}^n (V_{j+1/2}^n) \{ \frac{x}{h_{j+1/2}^n} L_{j+1/2}^n(x; V_{j+1/2}^n) + \frac{x}{h_{j+1/2}^n} L_{j+1/2}^n(x; V_{j+1/2}^n) \}$
 (3.4b) $F_{j+1/2}^n(x) = 1/h_{j+1/2}^n (V_{j+1/2}^n) \{ \frac{x}{h_{j+1/2}^n} L_{j+1/2}^n(x; V_{j+1/2}^n) + \frac{x}{h_{j+1/2}^n} L_{j+1/2}^n(x; V_{j+1/2}^n) \}$
 (3.5) $V_{j+1/2}^n = 1/h_{j+1/2}^n (V_{j+1/2}^n) \{ \frac{x}{h_{j+1/2}^n} L_{j+1/2}^n(x; V_{j+1/2}^n) + \frac{x}{h_{j+1/2}^n} L_{j+1/2}^n(x; V_{j+1/2}^n) \}$