《工程硕士数学》第二次计算实习

软硕232 丁浩宸 2023213911

第一题

理论基础

- J迭代法及其收敛条件($\rho(B_J) < 1$))
- SOR迭代法及其收敛条件 $(0 < \omega < 2)$

算法描述

```
• J迭代法: \begin{cases} A = D - L - U \\ B_J = D^{-1}(L + U) \\ f_J = D^{-1}b \\ x^{(k+1)} = B_J * x^{(k)} + f_J \end{cases}
• SOR迭代法: \begin{cases} A = D - L - U \\ L_\omega = (D - \omega L)^{-1}[(1 - \omega)D + \omega U], \text{ 式中<math>\omega为松弛因子} \\ x^{(k+1)} = L_\omega x^{(k)} + \omega(D - \omega L)^{-1} \end{cases}
```

计算代码

结果分析

	n=6	n=8	n=10
J迭代法	$x = 10^{63} * egin{bmatrix} -1.08523 \\ -2.34194 \\ -3.12160 \\ -3.66779 \\ -4.07562 \\ -4.39315 \end{bmatrix}$	$x = 10^{78} * egin{bmatrix} -0.42102 \ -0.95282 \ -1.30662 \ -1.56633 \ -1.76716 \ -1.92792 \ -2.05990 \ -2.17039 \end{bmatrix}$	$x = 10^{89} * \begin{bmatrix} -0.33334 \\ -0.77994 \\ -1.09177 \\ -1.32845 \\ -1.51626 \\ -1.66978 \\ -1.79802 \\ -1.90697 \\ -2.00082 \\ -2.08257 \end{bmatrix}$
SOR迭代法($\omega=1$)	$x = egin{bmatrix} 1.02048 \ 0.85372 \ 1.14931 \ 1.11449 \ 0.99123 \ 0.85673 \end{bmatrix}$	$x = egin{bmatrix} 1.02743 \ 0.86083 \ 1.03437 \ 1.12641 \ 1.10632 \ 1.03316 \ 0.94155 \ 0.84805 \end{bmatrix}$	$x = \begin{bmatrix} 1.02107 \\ 0.94341 \\ 0.90452 \\ 1.05580 \\ 1.11823 \\ 1.10923 \\ 1.06077 \\ 0.99386 \\ 0.92051 \\ 0.84713 \end{bmatrix}$
SOR迭代法($\omega=1.25$)	$x = egin{bmatrix} 0.65717 \ 0.51267 \ 0.79687 \ 0.68934 \ 0.63066 \ 0.54297 \end{bmatrix}$	$x = egin{bmatrix} 0.65959 \ 0.53661 \ 0.68263 \ 0.71882 \ 0.70481 \ 0.65808 \ 0.60157 \ 0.54356 \end{bmatrix}$	$x = egin{bmatrix} 0.65218 \ 0.61610 \ 0.55101 \ 0.69523 \ 0.71398 \ 0.71007 \ 0.67754 \ 0.63557 \ 0.58932 \ 0.54314 \end{bmatrix}$
SOR迭代法($\omega=1.5$)	$x = egin{bmatrix} 0.45920 \ 0.33192 \ 0.60601 \ 0.43156 \ 0.46663 \ 0.36360 \end{bmatrix}$	$x = egin{bmatrix} 0.45873 \ 0.36699 \ 0.48716 \ 0.48787 \ 0.49351 \ 0.45336 \ 0.42020 \ 0.37799 \end{bmatrix}$	$x = \begin{bmatrix} 0.45149 \\ 0.44056 \\ 0.35223 \\ 0.51332 \\ 0.47726 \\ 0.50380 \\ 0.46408 \\ 0.44471 \\ 0.40771 \\ 0.37867 \end{bmatrix}$

分析如下:

- $ext{tr} = 6$ 时 $ho(B_J) = 4.30853$, $ext{tr} = 8$ 时 $ho(B_J) = 6.04213$, $ext{tr} = 10$ 时 $ho(B_J) = 7.77982$,这说明J迭代法在以上各种情况下都无法收敛,计算结果也印证了这一点。
- 由于 ω 取了(0,2)之间的值,因此SOR迭代法总能收敛,计算结果也印证了这一点,即绝对误差低于100%。

第三题

理论基础

J迭代法、SOR迭代法和CG法的速度比较

- 对于J法和SOR法,有 $\begin{cases} R(B_J)=rac{1}{2}\pi^2h^2+O(h^4) \\ R(L_{\omega_b})=2\pi h+O(h^3) \end{cases}$,即在 $\omega pprox \omega_b$ 时SOR法远快于J法
- 对于CG法,课本上没有给出其收敛速度的确切表达式,但它最多n步即能得到方程组精确解,因此猜测其比J法和 $\omega \approx \omega_b$ 时的SOR法都更快。

算法描述

• J法和SOR法的计算公式如上题"算法描述"所述

• CG法的计算公式为:
$$\begin{cases} \alpha_k = \frac{(r^{(k)}, r^{(k)})}{(Ap^{(k)}, p^{(k)})} \\ x^{(k+1)} = x^{(k)} + \alpha_k p^{(k)} \\ r^{(k+1)} = r^{(k)} - \alpha_k A p^{(k)} , \text{ 初始值} \\ \beta_k = \frac{(r^{(k+1)}, r^{(k+1)})}{(r^{(k)}, r^{(k)})} \\ p^{(k+1)} = r^{(k+1)} + \beta_k p^{(k)} \end{cases}$$

计算代码

```
format long;
v1 = [];
v2 = [];
v3 = [];
n = 40;
    v2 = [v2, -8];
    v3 = [v3, 20];
end
v3 = v3';
diagonal = spdiags([v1 v2 v3 v2 v1], -2 : 2, n, n);
A = full(diagonal);
x = ones(n, 1);
b = zeros(n, 1);
D = diag(diag(A));
L = -tril(A, -1);
BJ = D \setminus (L + U);
fJ = D \setminus b;
```

```
eigsBJ = eigs(BJ)
while true
    if (norm(x, inf) \le 1e-6)
        break
    end
    x = BJ * x + fJ;
end
for w = 1:0.2:1.8
   x = ones(n, 1);
    while true
        if (norm(x, inf) \le 1e-6)
            break
        end
        x = Lw * x + w * (D - w * L) \setminus b;
    end
end
x = ones(n, 1);
while true
    if (norm(x, inf) \le 1e-6)
        break
    end
    x = x + (ak * p);
    p = rnext + bk * p;
end
```

计算结果

收敛至 $ x^{(k)} _\infty \leq 10^{-6}$ 所用的迭代次数	n=10	n=20	n=40
J迭代法	38	60	70
SOR迭代法($\omega=1$)	21	23	23
SOR迭代法($\omega=1.2$)	15	18	18
SOR迭代法($\omega=1.4$)	20	24	27
SOR迭代法($\omega=1.6$)	30	35	45
SOR迭代法($\omega=1.8$)	61	67	76
共轭梯度法	5	10	17

另经计算,J迭代法确实总是满足 $\rho(B_J)$ < 1的收敛条件。

分析:

- 课本中描述的"在 $\omega \approx \omega_b$ 时SOR法远快于J法"确实得到印证,且在本题中 ω_b 的取值应在 $\omega = 1.2$ 附近
- 共轭梯度法在n=10和n=20时显著快于SOR法和J法,并在n=40时略快于SOR法、显著快于J法。
- 共轭梯度法"最多n步即能得到方程组精确解"(即不超过n步能达到要求的近似解)也确实成立。

注意本题中的收敛条件是无穷范数 $||x^{(k)}||_\infty \le 10^{-6}$,需要使用 $\mathrm{norm}(x, inf)$ 函数而非 $\mathrm{norm}(x)$,否则收敛所需的迭代次数将有微小差异(约0-2次)。