

线性代数方程组的数值解法

蹇傲霖 2018010919

1. 若 A 为 n 阶可逆方阵, x 为方程组 $Ax = b$ 的精确解, \bar{x} 为该方程组的一个近似解, 对应近似解 \bar{x} 定义剩余向量 $r = b - A\bar{x}$ 。证明

$$\frac{1}{\text{cond}(A)} \frac{\|r\|}{\|b\|} \leq \frac{\|\bar{x} - x\|}{\|x\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|r\|}{\|b\|},$$

并说明这个结论有何实用意义。

$$\begin{aligned} 1. \quad r &= b - A\bar{x}, Ax = b \Rightarrow r = A(x - \bar{x}) \Rightarrow \|A\| \cdot \|\bar{x} - x\| \geq \|r\| \\ \frac{1}{\text{cond}(A)} \frac{\|r\|}{\|b\|} &= \frac{1}{\|A\| \cdot \|A^{-1}\|} \frac{\|r\|}{\|b\|} \leq \frac{1}{\|A^{-1}\|} \frac{\|\bar{x} - x\|}{\|b\|} \quad ① \\ \text{由于 } x &= A^{-1}b \Rightarrow \|A^{-1}\| \cdot \|b\| \geq \|x\| \\ ① &\leq \frac{\|\bar{x} - x\|}{\|x\|} \\ \text{cond}(A) \frac{\|r\|}{\|b\|} &= \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \frac{\|r\|}{\|b\|} \geq \|A^{-1}\| \cdot \frac{\|r\|}{\|x\|} \quad ② \\ \text{由于 } x - \bar{x} &= A^{-1}r \Rightarrow \|A^{-1}\| \cdot \|r\| \geq \|\bar{x} - x\| \\ ② &\geq \frac{\|\bar{x} - x\|}{\|x\|} \\ \text{结合以上推导, 原命题得证.} \end{aligned}$$

根据上述结论, 解的相对误差的下界反比于 $\text{cond}(A)$, 解的相对误差的上界正比于 $\text{cond}(A)$ 。如果矩阵 A 病态, $\text{cond}(A)$ 较大, 此时解的相对误差的下界会较小, 上界会较大, 极端情况下迭代法永远不能收敛。

2. 分别用雅可比迭代法和高斯-赛德尔迭代法计算下列方程组,均取相同的初值 $\mathbf{x}^{(0)} = (1, 1, 1)^T$, 观察其计算结果, 并分析其收敛性.

$$\begin{aligned} (1) \quad & \begin{cases} x_1 - 9x_2 - 10x_3 = 1, \\ -9x_1 + x_2 + 5x_3 = 0, \\ 8x_1 + 7x_2 + x_3 = 4; \end{cases} & (2) \quad & \begin{cases} 5x_1 - x_2 - 3x_3 = -1, \\ -x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 0, \\ -3x_1 + 4x_2 + 15x_3 = 4; \end{cases} \\ (3) \quad & \begin{cases} 10x_1 + 4x_2 + 5x_3 = -1, \\ 4x_1 + 10x_2 + 7x_3 = 0, \\ 5x_1 + 7x_2 + 10x_3 = 4. \end{cases} \end{aligned}$$

注: 以下 Jacobi 和 GS 迭代相对误差容限设置为 $1e-4$.

(1)

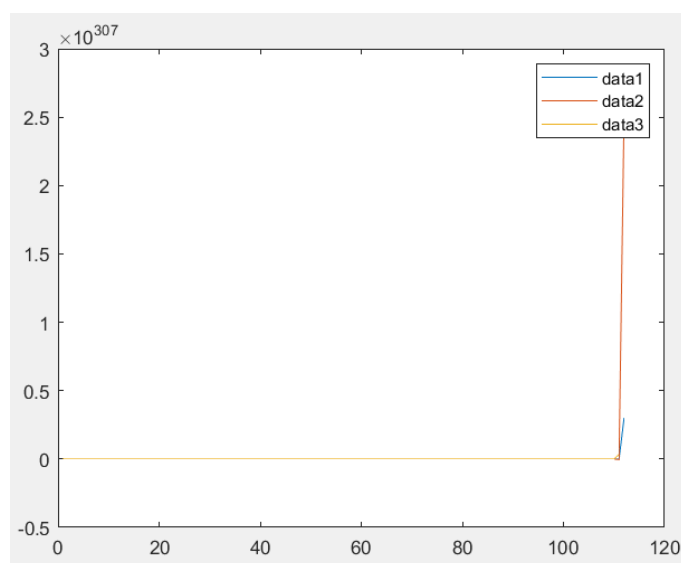
预先判断:

Jacobi 迭代法 B 矩阵的谱半径 $= 8.2825 > 1$, 不收敛。

Guass-Seidel 迭代法 B 矩阵的谱半径 $= 594.6054 > 1$, 不收敛。

实验验证:

Jacobi 迭代法不收敛, 解趋于无穷;



本例 Jacobi、GS 法迭代不收敛

Guass-Seidel 迭代法不收敛, 解趋于无穷;

高斯消元法 (A\b) 解得

$$\mathbf{x} = [-0.740425531914894; 1.655319148936171; -1.663829787234043]$$

小结:

本例系数矩阵非对称正定, 不能用 pcg 共轭梯度法, 同时 Jacobi 和 GS 法因为 A 矩阵不是对角优势或下三角优势而不能收敛。方程组阶数较小、非病态时

高斯消元法能够得到精确的解。

(2)

预先判断：

Jacobi 迭代法 B 矩阵的谱半径= 0.9592<1，收敛。

Guass-Seidel 迭代法 B 矩阵的谱半径= 0.5193<1，收敛。

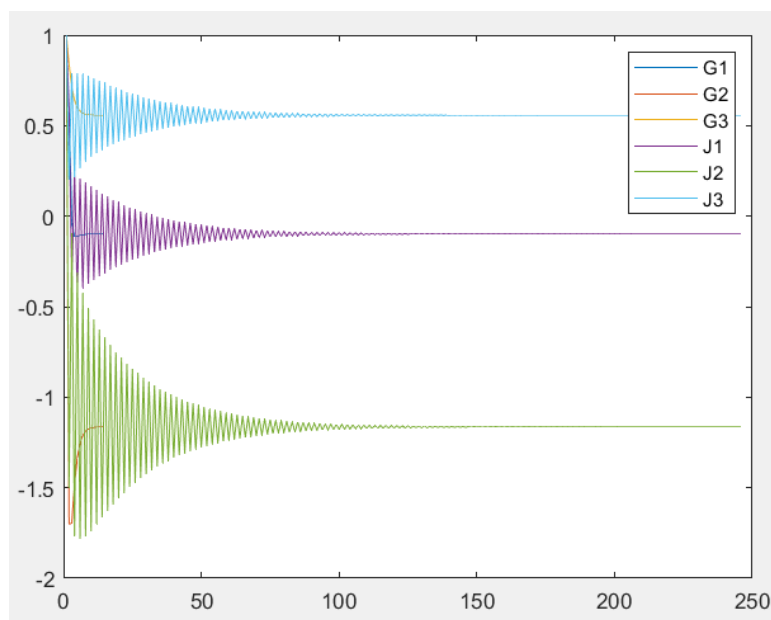
实验验证：

Jacobi 迭代法

$x = [-0.098346377551093; -1.163966896144731; 0.557365045578624];$

Guass-Seidel 迭代法

$x = [-0.098385373691093; -1.164181155657871; 0.557437900103880];$



本例 Jacobi 法有较大的振荡，GS 法收敛性较好

高斯消元法 (A\b) 解得

$x = [-0.098360655737705; -1.163934426229508; 0.557377049180328];$

pcg 共轭梯度法解得

$x = [-0.098360655737705; -1.163934426229509; 0.557377049180327];$

小结：

本例系数矩阵对称正定，能用 pcg 共轭梯度法。同时 Jacobi 和 GS 法因为 A 矩阵是对角优势、下三角优势而能收敛。方程组阶数较小、非病态时高斯消元法

能够得到精确的解。

(3)

预先判断：

Jacobi 迭代法 B 矩阵的谱半径= 1.077>1，不收敛。

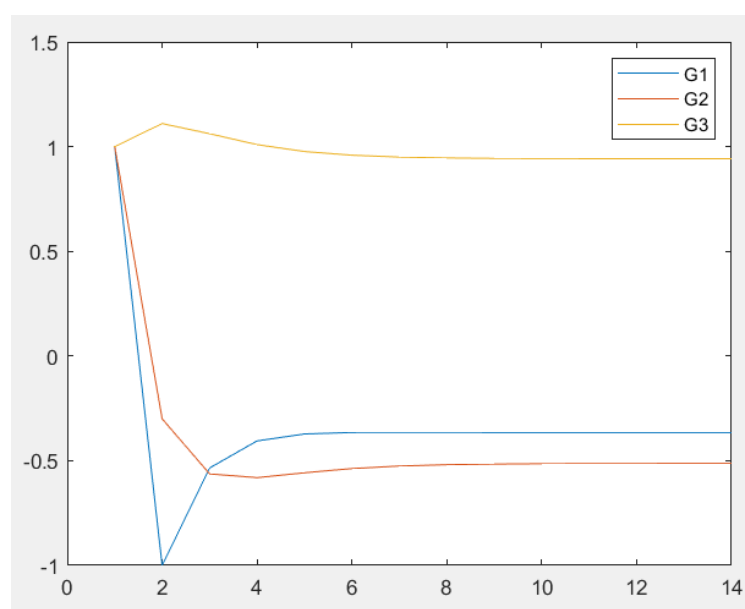
Guass-Seidel 迭代法 B 矩阵的谱半径= 0.4463<1，收敛。

实验验证：

Jacobi 迭代法不收敛，解趋于无穷；

Guass-Seidel 迭代法

$x = [-0.365776249677731; -0.513211886297922; 0.942136445247411]$



本例 Jacobi 法不收敛，GS 法收敛

高斯消元法 (A\b) 解得

$x = [-0.365789473684211; -0.513157894736842; 0.942105263157895]$

pcg 共轭梯度法解得

$x = [-0.365789473684211; -0.513157894736842; 0.942105263157895]$

小结：

本例系数矩阵对称正定，能用 pcg 共轭梯度法，同时 Jacobi 法因为 A 矩阵不是明显的对角优势而不能收敛，因为矩阵是下三角优势所以 GS 法收敛。方程组阶数较小、非病态时高斯消元法能够得到精确的解。

10. 通过下面的数字例子观察加权因子 ω 对超松弛迭代收敛速度的影响.

已知方程组

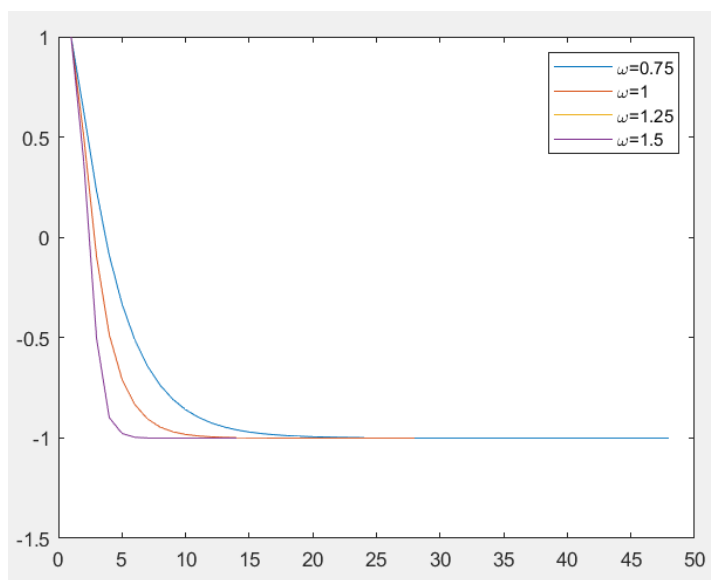
$$\begin{cases} -4x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 1, \\ x_1 - 4x_2 + x_3 + x_4 = 1, \\ x_1 + x_2 - 4x_3 + x_4 = 1, \\ x_1 + x_2 + x_3 - 4x_4 = 1. \end{cases}$$

取 $\omega=0.75, 1.0, 1.25, 1.5$, 用 SOR 迭代法求解, 比较其迭代结果 (并与精确解相比).

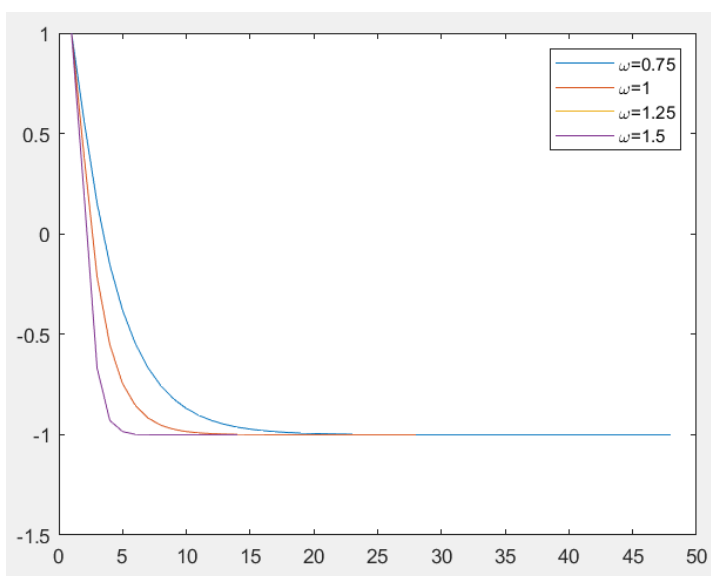
用高斯消元法 (A\b) 解得

$x = [-1; -1; -1; -1]$, 是精确解

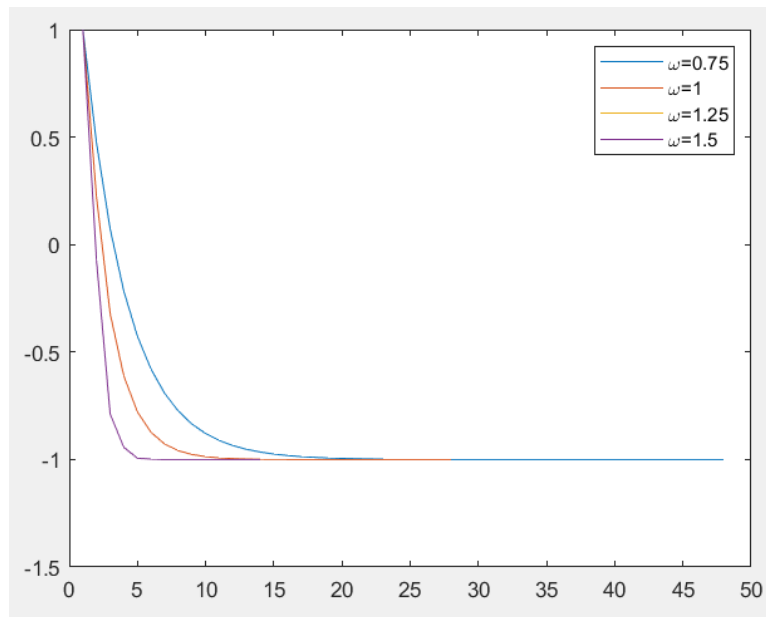
下面分别采用 $w = [0.75 \ 1 \ 1.25 \ 1.5]$ 进行低松弛/GS/超松弛迭代, 四张图像分别展示了 x_1 、 x_2 、 x_3 、 x_4 的迭代收敛过程:



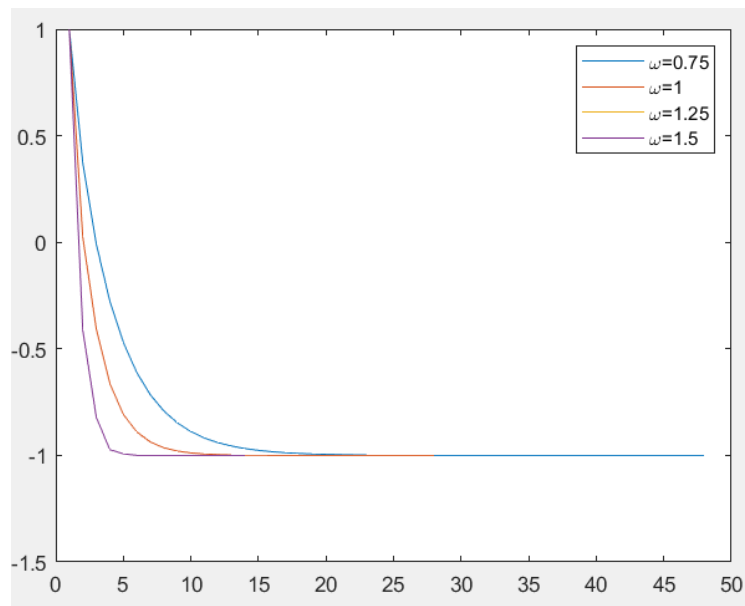
x_1



x_2



x3



x4

通过对比 ω 不同取值的收敛过程，发现 $\omega=1.25$ 或 1.5 收敛最快，而 ω 越小收敛越慢。这显示了 **SOR** 超松弛迭代如果松弛因子选取得当可以大大加快收敛速度。实际应用中可以通过二分比较法、逐次搜索法、黄金分割法等方法对于最优松弛因子进行搜索。