科学与工程计算方法 Winter 2017

Lecture 9: 矩阵特征值问题的数值解法

Lecturer: Zhitao Liu Scribes: Yusu Pan

9.1 引言

9.1.1 问题的背景和内容概要

- 特征方程, 特征值, 特征向量
- 本章介绍两类实用迭代法-幂法 (及其变形) 和 QR 算法. 前者主要用于求部分特征值和特征向量, 后者用于求全部特征值和特征向量.

9.1.2 特征值的扰动和条件数

定理 9.1.1. (扰动后的矩阵特征值误差)

- 矩阵特征值的条件数
- 病态矩阵

9.2 幂法及其变形

9.2.1 幂法和外推加速

- 主特征值 (模最大), 主特征向量
- 幂法的原始形式

$$v_k = Av_{k-1} = A^k v_0$$

$$\approx \lambda^k \alpha_1 x_1, \frac{(v_{k+1})_l}{(v_k)_l} \approx \lambda_1$$
(9.1)

算法 9.2.1. (幂法)

- 迭代过程

1.
$$v_k = Au_{k-1}$$

2.
$$m_k = \max(v_k)$$

3.
$$u_k = v_k/m_k$$

4. 当
$$\frac{|m_k-m_{k-1}|}{1+|m_k|}<\epsilon$$
 时终止, u_k 为 x_1 , m_k 为 λ

定理 9.2.1. (幂法的收敛性 1)

例 9.2.1. (用幂法求主特征值和主特征向量)

定理 9.2.2. (幂法的收敛性 2)

算法 9.2.2. (外推加速的幂法/Aitken 外推法)

- Ψ $u_0 = [1, \dots, 1]^T$
- 迭代过程

1. $v_k = Au_{k-1}$

2. $m_k = \max(v_k)$

$$\tilde{m}_k = m_{k-2} - \frac{(m_{k-1} - m_{k-2})^2}{m_k - 2m_{k-1} + m_{k-2}}$$
(9.2)

3. $u_k = v_k/m_k$

4. 当 $\frac{|\tilde{m}_k - \tilde{m}_{k-1}|}{1 + |\tilde{m}_k|} < \epsilon$ 时终止, 并计算 \tilde{u}_k

$$(\tilde{u}_k)_j = \begin{cases} 1, & (u_k)_j = 1\\ (u_{k-2})_j - \frac{[(u_{k-1})_j - (u_{k-2})_j]^2}{(u_k)_j - 2(u_{k-1})_j + (u_{k-2})_j}, & (u_k)_j \neq 1 \end{cases}$$
 (9.3)

9.2.2 反幂法和原点位移

• 反幂法: \bar{x} A 的最小特征值及特征向量, 只需对 A^{-1} 使用幂法

$$\begin{cases} v_k = A^{-1}u_{k-1} \\ m_k = \max(v_k) \\ u_k = v_k/m_k \end{cases}$$
 (9.4)

• 原点位移的反幂法: 求 A 距离点 s 严格最近的特征值

$$\begin{cases} v_k = (A - sI)^{-1} u_{k-1} \\ m_k = \max(v_k) \\ u_k = v_k / m_k \end{cases}$$
(9.5)

• 动态原点位移: 使用原点位移的反幂法对幂法加速

例 9.2.2. (用反幂法和原点位移的反幂法求解)

例 9.2.3. (动态原点位移)

9.2.3 对称矩阵的修正幂法

算法 9.2.3. (实对称矩阵的修正幂法)

- $\Re u_0 = \frac{1}{\sqrt{n}}[1,\ldots,1]^T$
- 迭代过程

1.
$$v_k = Au_{k-1}$$

2.
$$m_k = v_k^T u_{k-1}$$

3.
$$u_k = v_k / \|v_k\|_2$$

4. 当
$$\frac{|m_k-m_{k-1}|}{1+|m_k|}<\epsilon$$
 时终止

例 9.2.4. (幂法与修正幂法的对比)

9.3 矩阵的两种正交变换

9.3.1 平面旋转变换和镜面反射变换

定义 9.3.1. (平面旋转变换/Givens 变换矩阵)

定理 9.3.1. (平面旋转矩阵的性质)

例 9.3.1. (构造平面旋转矩阵)

定义 9.3.2. (初等镜面反射矩阵/Householder 变换矩阵)

定理 9.3.2. (构造镜面反射矩阵 1)

引理 9.3.1. (构造镜面反射矩阵 2)

例 9.3.2. (构造镜面反射矩阵)

引理 9.3.2. (构造镜面反射矩阵 3)

矩阵的收缩方法

9.3.2 化矩阵为 Hessenberg 形

定义 9.3.3. (Hessenberg 矩阵/可约与不可约)

定理 9.3.3. 任何实方阵都可以通过正交相似变化化为 Henssenberg 形

$$B = Q^T A Q (9.6)$$

9.3.3 矩阵的 QR 分解

定理 9.3.4. (QR 分解定理 ★)

$$A = QR$$

$$R = A_n, Q = H_1 H_2 \cdots H_{n-1}$$

$$(9.7)$$

9.4 QR 算法

9.4.1 QR 算法及其收敛性

定理 9.4.1. (Schur 分块上三角)

算法 9.4.1. (基本 QR 算法)

定理 9.4.2. (基本 QR 算法的性质)

引理 9.4.1.

定理 9.4.3. (QR 算法的收敛性)

定理 9.4.4. (QR 算法求 A 的全部特征值)

9.4.2 QR 算法的改善

- 划分和收缩
- 原点位移算法 9.4.2.

9.4.3 双步隐式 QR 算法 *

算法 9.4.3. (双步隐式 QR 变换)

算法 9.4.4. (双步隐式 QR 算法)