

# 第七章-特征值和特征向量

## (1): 幂法

# 目录

---

1. 背景
2. 幂法
3. 加速法
4. 反幂法
5. 总结

# 计算特征值

---

计算特征值是一个基础的计算问题：

- ▶ 对于证明、理解矩阵迭代法的收敛性
- ▶ 物理领域，计算系统的基态被建模为计算最小特征值对应的特征向量

$$\mathbf{H}\psi = E\psi$$

其中  $\mathbf{H}$  是一个算子/矩阵， $E$  是特征值（也是能量）， $\psi$  是特征向量（代表状态）

▶ ...

请回顾讲义第三章（3）中的特征值部分

若  $n$  阶矩阵  $\mathbf{A}$  具有特征值  $\mathbf{A}\mathbf{x}_i = \lambda_i\mathbf{x}_i$ , 其中  $|\lambda_1| \geq |\lambda_2| \geq \cdots \geq |\lambda_n|$ , 考虑某个初始向量  $\mathbf{v}_0 = \sum_i a_i\mathbf{x}_i$ , 则

$$\mathbf{A}^k \mathbf{v}_0 = \underline{\hspace{2cm}}$$

若  $|\lambda_1| > |\lambda_2|$ , 则当  $k$  很大时候,

$$\mathbf{A}^k \mathbf{v}_0 \text{ 可以近似为 } \underline{\hspace{2cm}}?$$

# 目录

---

1. 背景
2. 幂法
3. 加速法
4. 反幂法
5. 总结

# 幂法

幂法可以帮助我们计算绝对值最大的特征值和对应的特征向量：

通过迭代法不断计算  $\mathbf{v}_k = \mathbf{A}\mathbf{v}_{k-1}$ ，即  $\mathbf{v}_k = \mathbf{A}^k \mathbf{v}_0$ ，我们可以验证：

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\mathbf{v}_k}{\lambda_1^k} = a_1 \mathbf{x}_1$$

因此，

$$\begin{cases} \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\mathbf{v}_k}{\|\mathbf{v}_k\|} = \mathbf{A} \text{ 对应于 } \lambda_1 \text{ 的某个特征向量} \\ \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{(\mathbf{v}_{k+1})_i}{(\mathbf{v}_k)_i} = \lambda_1 \end{cases}$$

其中，收敛速度由  $\left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right|$  来决定。

提示：若主特征值为重根  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_r$ ，且  $|\lambda_r| > |\lambda_{r+1}| \geq \dots \geq |\lambda_n|$ ，结论依旧成立（参见定理 9.5）

# 浮点问题

---

当  $|\lambda_1| > 1$  时，或  $|\lambda_1| < 1$  时，计算  $\mathbf{v}_k = \mathbf{A}^k \mathbf{v}_0$  会有浮点问题。

问题：怎么办？

# 规范化的幂法

我们可以通过规范化向量来避免：初始选  $\mathbf{v}_0 = \mathbf{u}_0$ ,

$$\mathbf{v}_1 = \mathbf{A}\mathbf{v}_0, \quad \mathbf{u}_1 = \frac{\mathbf{v}_1}{\max(\mathbf{v}_1)}$$

$$\mathbf{v}_2 = \mathbf{A}\mathbf{u}_1, \quad \mathbf{u}_2 = \frac{\mathbf{v}_2}{\max(\mathbf{v}_2)}$$

$$\vdots \quad \quad \quad \vdots$$

$$\mathbf{v}_k = \mathbf{A}\mathbf{u}_{k-1}, \quad \mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{v}_k}{\max(\mathbf{v}_k)}$$

其中  $\max(\mathbf{v})$  是指向量中的绝对值最大的那个值。通过找规律可知

$$\mathbf{v}_k = \frac{\mathbf{A}^k \mathbf{v}_0}{\max(\mathbf{A}^{k-1} \mathbf{v}_0)}, \quad \mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{A}^k \mathbf{v}_0}{\max(\mathbf{A}^k \mathbf{v}_0)}$$

## 定理

通过前一页的规范化的幂法，

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{x}_1}{\max \mathbf{x}_1};$$

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \max(\mathbf{v}_k) = \lambda_1$$

# 目录

---

1. 背景
2. 幂法
3. 加速法
4. 反幂法
5. 总结

## 原点平移加速法

我们构造  $B = A - \rho I$ ，则  $B$  的特征值为  $\lambda_1 - \rho, \lambda_2 - \rho, \dots, \lambda_n - \rho$ ，特征向量不变。

我们还是希望计算  $\lambda_1$ ，因此我们需要

$$|\lambda_i - \rho| < |\lambda_1 - \rho|, \quad i = 2, 3, \dots, n. \quad (1)$$

为实现加速，我们希望找到  $\rho$  满足

$$\max_{i=2,3,\dots,n} \left| \frac{\lambda_i - \rho}{\lambda_1 - \rho} \right| < \max_{i=2,3,\dots,n} \left| \frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right|$$

对此，我们引入一个符号：

$$\omega(\rho) := \max_{i=2,3,\dots,n} \left| \frac{\lambda_i - \rho}{\lambda_1 - \rho} \right|$$

我们希望找到  $\rho$  使得  $\omega(\rho) < 1$ ，且  $\omega(\rho)$  越小越好。

**例题：** 假设  $\mathbf{A}$  有特征值  $\lambda_j = 15 - j$  ( $j = 1, 2, 3, 4$ )，则收敛速度

$$\omega(0) = \frac{13}{14} \approx 0.93,$$

但我们若平移  $\mathbf{B} = \mathbf{A} - p\mathbf{I}$ ，并且取  $p = 12$ ，则收敛速率

$$\omega(p) = \frac{1}{2} < 0.93.$$

**该方法的优势：** 有机会能加速收敛。

**该方法的局限性：** 取决于对于问题的特征值的大致了解。

# Rayleigh 商法

---

## 定理

假设  $\mathbf{A}$  为对称矩阵,  $\mathbf{u}_k$  为规范化的幂法得到的向量, 则

$$\frac{\langle \mathbf{u}_k, \mathbf{A}\mathbf{u}_k \rangle}{\langle \mathbf{u}_k, \mathbf{u}_k \rangle} = \lambda_1 + \mathcal{O}\left(\left(\lambda_2/\lambda_1\right)^{(2k)}\right)$$

# 目录

---

1. 背景
2. 幂法
3. 加速法
4. 反幂法
5. 总结

# 反幂法

假设  $\mathbf{A}$  为非奇异矩阵，且特征值标记为  $|\lambda_1| \geq |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_n|$ （对应的特征向量为  $\mathbf{x}_i$ ）。幂法可以帮助我们计算  $\lambda_1$ ；但如果我们想计算  $\lambda_n$  怎么办？

思路：将幂法应用于  $\mathbf{A}^{-1}$

任取初始向量  $\mathbf{v}_0 = \mathbf{u}_0 \neq \mathbf{0}$ ，构造向量序列

$$\begin{cases} \mathbf{v}_k = \mathbf{A}^{-1} \mathbf{u}_{k-1} & (\text{此处通过解线性方程组 } \mathbf{A} \mathbf{v}_k = \mathbf{u}_{k-1} \text{ 得到}) \\ \mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{v}_k}{\max(\mathbf{v}_k)} \end{cases}$$

$$\text{最终, } \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{x}_n}{\max(\mathbf{x}_n)}, \quad \lim_{k \rightarrow \infty} \max(\mathbf{v}_k) = \frac{1}{\lambda_n}$$

问题：对此，收敛速度由什么比值确定？ \_\_\_\_\_

# 反幂法 + 原点平移法

## 定理 (定理 9.9)

假设

1°  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  有  $n$  个线性无关的特征向量,  $\mathbf{A}$  的特征值及对应的特征向量记作  $\lambda_i$  及  $\mathbf{x}_i$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ),

2°  $\rho$  为  $\lambda_j$  的近似值,  $(\mathbf{A} - \rho \mathbf{I})^{-1}$  存在, 且  $|\lambda_j - \rho| < |\lambda_i - \rho|$  ( $i \neq j$ ),

3°  $\mathbf{u}_0 = \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{x}_i \neq \mathbf{0}$  为给定的初始向量 ( $a_j \neq 0$ ),

则由反幂法迭代公式构造的向量序列  $\{\mathbf{v}_k\}, \{\mathbf{u}_k\}$  满足

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{x}_j}{\max(\mathbf{x}_j)}, \quad \lim_{k \rightarrow \infty} \max(\mathbf{v}_k) = \frac{1}{\lambda_j - \rho}, \quad \text{即 } \rho + \frac{1}{\max(\mathbf{v}_k)} \rightarrow \lambda_j,$$

收敛速度由比值  $r = \max_{i \neq j} \left| \frac{\lambda_j - \rho}{\lambda_i - \rho} \right|$  确定。可参考例题 9.4

# 目录

---

1. 背景
2. 幂法
3. 加速法
4. 反幂法
5. 总结

方法	应用	备注
幂法	求解主特征值	
原点平移加速法	通过平移 $p$ 来提高收敛速度	确定 $p$ 值需要对特征值分布有一定了解
Rayleigh 商	加速主特征值的求解	针对 $\mathbf{A}$ 对称的情况
反幂法	求绝对值意义下最小特征值	
反幂法 + 原点平移法	可以求任何特征值和特征向量	确定 $p$ 需要一定信息