

### 13. Проблема собственных значений

Требуется найти собственные значения  $\lambda$  матрицы и соответствующие этим собственным значениям собственные векторы  $x$ , так что  $Ax = \lambda x$ .

#### 13.1. Метод вращений (Якоби) для нахождения всех собственных значений и векторов матрицы

**Теорема 1.** Если  $A$  — эрмитова матрица, то существует такая унитарная матрица  $V$ , что преобразование подобия с этой матрицей приводит к диагональному виду, т. е.  $V^{-1}AV = \Lambda$ , где  $\Lambda$  — диагональная матрица из собственных значений матрицы  $A$ .

Для унитарной матрицы  $V^{-1} = V^*$ .

Частным случаем унитарной матрицы является ортогональная матрица, для которой выполнено следующее:

$$\sum_{i=1}^n V_{ij}^2 = 1, \quad \sum_{i=1}^n V_{il}V_{ij} = 0, \quad j \neq l.$$

Обозначим через  $V^T$  транспонированную матрицу.

Так как  $V^T V = E$ , то  $V^{-1} = V^T$  и преобразование подобия принимает вид  $V^T A V = \Lambda$ . Задачу нахождения такой матрицы  $V$  решают последовательно.

Пусть  $A$  — вещественная симметричная матрица. Для такой матрицы метод вращений заключается в построении последовательности матриц  $A^{(0)} = A, A^{(1)}, \dots, A^{(k)}, \dots$ , так чтобы  $A^k \rightarrow \Lambda$ . Здесь каждая последующая матрица получается из предыдущей при помощи элементарного шага, состоящего в преобразовании подобия предыдущей матрицы посредством некоторой ортогональной матрицы вращения

$$A^{(k+1)} = V_{i_k j_k}^T(\varphi_k) A^{(k)} V_{i_k j_k}(\varphi_k). \quad (1)$$

У матрицы  $V_{i_k j_k}(\varphi_k)$  на диагонали стоят единицы всюду, кроме  $i_k$ -ой и  $j_k$ -ой строк ( $i_k < j_k$ ) и нули выше и ниже главной диагонали, кроме двух элементов, так что элементы матрицы  $V$  описываются следующим образом:

$$\begin{aligned} v_{ii} &= 1, \quad i \neq i_k, i \neq j_k, \\ v_{i_k i_k} &= c, \quad v_{j_k j_k} = c, \quad c = \cos(\varphi_k), \\ v_{ij} &= 0, \quad i \neq i_k, i \neq j_k, j \neq i_k, j \neq j_k, \\ v_{i_k j_k} &= -s, \quad v_{j_k i_k} = s, \quad s = \sin(\varphi_k). \end{aligned} \quad (2)$$

При  $n = 3, i_k = 1, j_k = 3$  матрица будет иметь вид

$$V_{13}(\varphi_k) = \begin{pmatrix} \cos \varphi_k & 0 & -\sin \varphi_k \\ 0 & 1 & 0 \\ \sin \varphi_k & 0 & \cos \varphi_k \end{pmatrix}.$$

Матрица  $A^{(k+1)}$  строится из  $A^{(k)}$  так, чтобы  $t^2(A^{(k+1)}) < t^2(A^{(k)})$ , где

$$t^2(A^{(k)}) = \sum_{i,j=1, i \neq j}^n |a_{ij}^{(k)}|^2.$$

Можно показать, что при определенном выборе  $i_k, j_k, \varphi_k$

$$t^2(A^{(k+1)}) \leq t^2(A^{(k)}) \left( 1 - \frac{2}{n(n-1)} \right) \quad (3)$$

и следовательно

$$t^2(A^{(k)}) \rightarrow 0.$$

Для этого  $i_k, j_k$  выбираются как индексы максимального по модулю из наддиагональных элементов матрицы, то есть

$$|a_{i_k j_k}^{(k)}| = \max_{\substack{i, j=1..n \\ i < j}} |a_{ij}^{(k)}|,$$

а угол  $\varphi_k$  выбирается так, чтобы

$$a_{i_k j_k}^{(k+1)} = \frac{a_{j_k j_k}^{(k)} - a_{i_k i_k}^{(k)}}{2} \sin(2\varphi) + a_{i_k j_k}^{(k)} \cos(2\varphi) = 0.$$

Отсюда получаем

$$\operatorname{tg}(2\varphi_k) = \frac{2a_{i_k j_k}^{(k)}}{a_{i_k i_k}^{(k)} - a_{j_k j_k}^{(k)}}, \quad |\varphi_k| \leq \frac{\pi}{4}. \quad (4)$$

Значения  $c = \cos(\varphi_k)$  и  $s = \sin(\varphi_k)$  можно вычислить и следующим образом:

$$\begin{aligned} c &= \sqrt{\frac{1}{2} \left( 1 + \frac{|a_{i_k i_k} - a_{j_k j_k}|}{d} \right)}, \\ s &= \operatorname{sign}(a_{i_k j_k} (a_{i_k i_k} - a_{j_k j_k})) \sqrt{\frac{1}{2} \left( 1 - \frac{|a_{i_k i_k} - a_{j_k j_k}|}{d} \right)}, \\ \text{где } d &= \sqrt{(a_{i_k i_k} - a_{j_k j_k})^2 + 4a_{i_k j_k}^2}. \end{aligned} \quad (5)$$

Заметим, что если собственные числа простые ( $\lambda_i \neq \lambda_j, i \neq j$ ) и

$$|a_{ij}^{(k)}| < \varepsilon, \quad i \neq j,$$

то

$$\lambda_i = a_{ii}^{(k)} + O(\varepsilon^2).$$

Собственные числа можно уточнить по следующей формуле:

$$\lambda_i^{(k)} = a_{ii}^{(k)} + \sum_{j \neq i} \frac{(a_{ij}^{(k)})}{a_{ii}^{(k)} - a_{jj}^{(k)}}, \quad (6)$$

тогда

$$\lambda_i = \lambda_i^{(k)} + O(\varepsilon^3).$$

Рассмотрим формулы для элементов матрицы  $A^{(k+1)}$ .

Обозначим

$$B^{(k)} = A^{(k)} V_{i_k j_k}(\varphi_k),$$

тогда очевидно, что у матрицы  $B^{(k)}$  изменятся только  $i_k$  и  $j_k$  столбцы, а у матрицы  $A^{(k+1)} = V_{i_k j_k}^T(\varphi_k) B^{(k)}$  изменятся только  $i_k$  и  $j_k$  строки, так что в итоге пересчитываем элементы только двух строк или двух столбцов<sup>1</sup> матрицы по формулам:

$$\begin{aligned} a_{ij}^{(k+1)} &= a_{ij}^{(k)} \quad i \neq i_k, i \neq j_k, j \neq i_k, j \neq j_k. \\ a_{ii_k}^{(k+1)} &= a_{ii_k}^{(k+1)} = ca_{ii_k}^{(k)} + sa_{ij_k}^{(k)}, \\ a_{ij_k}^{(k+1)} &= a_{ij_k}^{(k+1)} = -sa_{ii_k}^{(k)} + ca_{ij_k}^{(k)}, \quad i \neq i_k, i \neq j_k. \\ a_{i_k i_k}^{(k+1)} &= c^2 a_{i_k i_k}^{(k)} + 2csa_{i_k j_k}^{(k)} + s^2 a_{j_k j_k}^{(k)}, \\ a_{j_k j_k}^{(k+1)} &= s^2 a_{i_k i_k}^{(k)} - 2csa_{i_k j_k}^{(k)} + c^2 a_{j_k j_k}^{(k)}, \\ a_{i_k j_k}^{(k+1)} &= a_{j_k i_k}^{(k+1)} = (c^2 - s^2) a_{i_k j_k}^{(k)} + cs(a_{j_k j_k}^{(k)} - a_{i_k i_k}^{(k)}) = 0. \end{aligned} \quad (7)$$

<sup>1</sup>По этой причине нерационально строить матрицу  $A^{(k+1)}$  по формуле (1), используя матричные умножения.

Очевидно, что собственные векторы будут столбцами матрицы

$$X = V_{i_0 j_0} V_{i_1 j_1} \dots V_{i_k j_k}. \quad (8)$$

Итак, для решения задачи следует выполнить следующие действия:

1. Подготовить единичную матрицу для собственных векторов ( $X = E$ ).
2. В матрице  $A^{(k)}$  ( $k = 0, 1, \dots$ ) выбрать среди всех наддиагональных элементов максимальный по абсолютной величине элемент  $a_{i_k j_k}^{(k)}$ ,  $i_k < j_k$  и запомнить его индексы.
3. Проверить условие  $|a_{i_k j_k}^{(k)}| < \varepsilon$ .  
Если условие не выполнено — перейти к п. 4, если выполнено, завершить процесс.
4. Найти  $c = \cos(\varphi_k)$ ,  $s = \sin(\varphi_k)$ .
5. Пересчитать элементы матрицы  $A^{(k+1)}$  по формулам (7), пересчитать элементы матрицы  $X$ .
6. Перейти к п.2.

### 13.2. Степенной метод и метод скалярных произведений для нахождения максимального по модулю собственного числа симметричной матрицы

Предположим, что собственные числа матрицы пронумерованы следующим образом:

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq |\lambda_3| \geq \dots \geq |\lambda_n|.$$

Пусть наибольшее по модулю собственное значение матрицы  $\lambda_1$  вещественное и простое.

Для нахождения  $\lambda_1$  выберем  $Y^{(0)}$  — начальный вектор.  $Y^{(0)}$  следует выбирать так, чтобы коэффициент  $\alpha_1$  в разложении  $Y^{(0)} = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n$  не был бы слишком мал. Здесь  $x_1, x_2, \dots, x_n$  — собственные векторы, так что  $Ax_i = \lambda_i x_i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .  $Y^{(0)}$  выбирается опытным путем.

Далее строится последовательность векторов  $Y^{(1)}, Y^{(2)}, \dots$  по формуле  $Y^{(k+1)} = AY^{(k)}$ .

$$Y^{(k)} = (y_1^{(k)}, y_2^{(k)}, \dots, y_n^{(k)})'.$$

#### 13.2.1. Степенной метод

Обозначим

$$(\lambda_1^{(k,i)})_{pow} = \frac{y_i^{(k+1)}}{y_i^{(k)}}, \quad (9)$$

тогда

$$\lambda_1 = \lim_{k \rightarrow \infty} (\lambda_1^{(k,i)})_{pow}, \quad i = 1, 2, \dots, n, \quad \lambda_1 = (\lambda_1^{(k,i)})_{pow} + O\left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1}\right)^k.$$

Хорошее совпадение требуемого числа знаков в отношении

$$\frac{y_i^{(k+1)}}{y_i^{(k)}}$$

для нескольких компонент может служить признаком для прекращения итераций.

Вектор  $Y^{(k)}$  можно взять в качестве приближения к собственному вектору.

### 13.2.2. Метод скалярных произведений

Расчетные формулы метода выпишем в предположении, что матрица симметричная.

Обозначим

$$(\lambda_1^{(k)})_{scal} = \frac{(Y^{(k+1)}, Y^{(k)})}{(Y^{(k)}, Y^{(k)})}, \quad (10)$$

тогда

$$\lambda_1 = \lim_{k \rightarrow \infty} (\lambda_1^{(k)})_{scal}, \quad \lambda_1 = (\lambda_1^{(k)})_{scal} + O\left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1}\right)^{2k}.$$

Хорошее совпадение требуемого числа знаков  $(\lambda_1^{(k)})_{scal}$ ,  $(\lambda_1^{(k+1)})_{scal}$  может служить признаком для прекращения итераций.

Вектор  $Y^{(k)}$  можно взять в качестве приближения к собственному вектору.

*Замечание 1.* При  $|\lambda_1| > 1$  компоненты вектора  $Y^{(k)}$  быстро растут с возрастанием  $k$ , а при  $|\lambda_1| < 1$  быстро убывают. Чтобы устранить это нежелательное при вычислениях явление, векторы  $Y^{(k)}$  нормируют, например, следующим образом. Пусть

$$|y_p^{(0)}| = \max_{1 \leq i \leq n} |y_i^{(0)}|,$$

Тогда нормируем вектор  $Y^{(k)}$  следующим образом:

$$Y_{norm}^{(k)} = \frac{Y^{(k)}}{y_p^{(k)}},$$

так что

$$(y_{norm}^{(k)})_p = 1.$$

В этом случае расчетная формула в степенном методе примет вид:

$$(\lambda_1^{(k,p)})_{pow} = y_p^{(k+1)} \quad (11)$$

и для достижения требуемой точности можно следить за совпадением требуемого числа знаков у соседних приближений к собственному числу  $y_p^{(k)}$  и  $y_p^{(k+1)}$ .

Аналогично в методе скалярных произведений расчетная формула примет вид:

$$(\lambda_1^{(k)})_{scal} = \frac{(AY_{norm}^{(k)}, Y_{norm}^{(k)})}{(Y_{norm}^{(k)}, Y_{norm}^{(k)})}. \quad (12)$$

*Замечание 2.* Как ранее указывалось, сходимость методов зависит от выбора начального вектора  $Y^{(0)}$  и отношения  $\lambda_2/\lambda_1$ .

### 13.3. Нахождение противоположной границы спектра

Обозначим искомое собственное число  $\bar{\lambda}(A)$ .

Пусть  $\lambda_1(A)$  найдено.

Построим матрицу  $B = A - \lambda_1(A)E$ , так что  $\lambda(B) = \lambda(A) - \lambda_1(A)$ .

Рассмотрим 2 случая.

а)  $\lambda_1(A) > 0$ , значит  $\lambda_1(A) = \max_{1 \leq i \leq n} \lambda_i(A)$  и требуется найти

$$\bar{\lambda}(A) = \min_{1 \leq i \leq n} \lambda_i(A).$$

В этом случае  $\lambda(B) \leq 0$  и, следовательно, применяя степенной метод или метод скалярных произведений, можно вычислить

$$\bar{\lambda}(B) = \min_{1 \leq i \leq n} \lambda_i(B)$$

и далее искомое

$$\bar{\lambda}(A) = \bar{\lambda}(B) + \lambda_1(A).$$

б)  $\lambda_1(A) < 0$ , значит  $\lambda_1(A) = \min \lambda(A)$  и требуется найти

$$\bar{\lambda}(A) = \max_{1 \leq i \leq n} \lambda_i(A).$$

В этом случае  $\lambda(B) \geq 0$  и, следовательно, применяя степенной метод или метод скалярных произведений, можно вычислить

$$\bar{\lambda}(B) = \max_{1 \leq i \leq n} \lambda_i(B)$$

и далее искомое

$$\bar{\lambda}(A) = \bar{\lambda}(B) + \lambda_1(A).$$

*Замечание.* Если известно, что  $\lambda_1(A) > 0$  и в задаче речь сразу идет о нахождении минимального собственного числа, то матрицу  $B$  строят следующим образом:  $B = A - \|A\|E$ .

### 13.4. Метод Виландта для уточнения изолированного собственного числа (метод обратных итераций)

Пусть известно  $\lambda^{(0)}(A)$  — приближение к искомому собственному числу матрицы  $A$ . Тогда “сдвинутая” матрица  $W = A - \lambda^{(0)}(A)E$  будет иметь одно собственное число значительно меньшее по модулю, чем остальные и итерации матрицей  $W^{-1} = (A - \lambda^{(0)}(A)E)^{-1}$  дадут быстро сходящийся процесс. Применяя степенной метод или метод скалярных произведений, находим с заданной точностью собственное число  $\lambda(W^{-1})$  и учитывая что

$$\lambda(W^{-1}) = 1/(\lambda(A) - \lambda^{(0)}(A)), \text{ находим } \lambda(A) = 1/\lambda(W^{-1}) + \lambda^{(0)}(A).$$

*Замечание 1.* Процесс будет сходиться тем быстрее, чем точнее подобрано  $\lambda^{(0)}(A)$ .

*Замечание 2.* При построении последовательности векторов  $Y^{(1)}, Y^{(2)}, \dots, Y^{(k)}$  вместо  $Y^{(k+1)} = W^{-1}Y^{(k)}$  экономичнее решать систему  $WY^{(k+1)} = Y^{(k)}$ .

*Замечание 3.* Для ускорения процесса рекомендуется применять метод Виландта с параметром, то есть с матрицей  $W^{-1}$  предполагается выполнять лишь одну итерацию и полученное приближение к собственному числу использовать сразу для уточнения приближения к собственному числу матрицы, т.е. на каждом шаге выполнять следующие действия:

1. Построить матрицу  $W$  по формуле  $W = A - \lambda^{(k)}(A)E$  (начинать с  $k = 0$ ).
2. Найти  $Y^{(k+1)}$  из системы  $WY^{(k+1)} = Y^{(k)}$ .
3. Вычислить, например, степенным методом приближение  $\mu$  к собственному числу матрицы  $W^{-1}$ .
4. Найти  $\lambda^{(k+1)}(A) = 1/\mu + \lambda^{(k)}(A)$  и далее повторять, начиная с пункта 1.

Итерации следует выполнять до совпадения требуемого количества знаков  $\lambda^{(k)}(A)$  и  $\lambda^{(k+1)}(A)$ .

Варианты заданий

Варианты матриц