



Численные методы

Курс «Численные методы»

ВОЛКОВ Василий Михайлович, Минск, БГУ
v.volkov@tut.by

Минск, 30 октября 2019



Лекция 5.

1.5 Проблема собственных значений и собственных векторов.

Постановка задачи

Число λ называется *собственным значением матрицы* A , если существует такой ненулевой вектор $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, удовлетворяющий равенству $A\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$ $A \in R^{N \times N}$.
Ненулевой вектор \mathbf{x} , являющийся решением данной системы, называется *собственным вектором матрицы*, соответствующим собственному значению λ .

$$\det(A - E\lambda) = 0$$

Собственные значения — корни
характеристического многочлена матрицы

$$P(\lambda) = \det(A - E\lambda) = \lambda^N + a_1\lambda^{N-1} + a_2\lambda^{N-2} + \dots + a_{N-1}\lambda + a_N$$

Свойства собственных значений и собственных векторов.

- Собственными значениями положительно определенной симметричной матрицы являются действительные положительные числа, причем среди них отсутствуют кратные:

$$\forall A = A^T \in R^{N \times N} : (A\mathbf{x}, \mathbf{x}) \geq \delta > 0 \Rightarrow \lambda_k \in R, k = \overline{1, N}, 0 < \lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_N$$

- Множество собственных векторов симметричной невырожденной матрицы $A \in R^{N \times N}$ образуют ортогональный базис в пространстве R^N .
- (свойство сдвига) Если λ – собственное значение матрицы A , то $\lambda - \alpha$ собственное значение матрицы $A - \alpha E$.

Свойства собственных значений и собственных векторов (продолжение).

- Если λ и x — собственное значение и собственный вектор матрицы A , то λ^{-1} и x — собственное значение и собственный вектор матрицы A^{-1} соответственно.
- Собственные значения диагональной и треугольной матрицы совпадают с элементами главной диагонали данной матрицы.
- собственные значения матриц AB и BA совпадают
- Теорема Гершгорина. *Все собственные значения произвольной матрицы A лежат на комплексной плоскости в объединении кругов*

$$\Lambda_k = \{z : |z - a_{kk}| \leq R_k\}, k = \overline{1, N}, \quad R_k = \sum_{m \neq k} |a_{km}|$$

Преобразование подобия

- Для произвольной невырожденной матрицы P , собственные значения матрицы A и матрицы $B = P^{-1}AP$ совпадают. Матрицы A и B в этом случае называются *подобными*, а преобразования вида $B = P^{-1}AP$ называются *преобразованиями подобия*.
- Если существует невырожденная матрица P , такая, что $B = P^{-1}AP = D$ и матрица D – диагональная, то матрица A называется *матрицей простой структуры*.
- Матрица A *подобна* диагональной матрице тогда и только тогда, когда она имеет систему линейно независимых собственных векторов.

Каноническая форма Фробениуса.

Под канонической формой Фробениуса понимают матрицу вида

$$\Phi = \begin{bmatrix} p_1 & p_2 & \dots & p_n \\ 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Примечательно то, что элементы первой строки матрицы Фробениуса совпадают с коэффициентами ее характеристического многочлена

$$\det(\Phi - \lambda E) = (-1)^N \left(\lambda^N - p_1 \lambda^{N-1} - \dots - p_k \lambda^{N-k} - \dots - p_N \right)$$

Метод Данилевского.

Произвольную матрицу можно привести к канонической форме Фробениуса с помощью специальных преобразований подобия. Для преобразования последней строки матрицы **A** к канонической форме Фробениуса с помощью преобразования подобия с матрицей

$$M_{N-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ -\frac{a_{N,1}}{a_{N,N-1}} & -\frac{a_{N,2}}{a_{N,N-1}} & -\frac{a_{N,3}}{a_{N,N-1}} & \dots & \frac{1}{a_{N,N-1}} & -\frac{a_{N,N}}{a_{N,N-1}} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

$$M_{N-1}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ a_{N,1} & a_{N,2} & a_{N,3} & \dots & a_{N,N-1} & a_{N,N} \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Приведение матрицы к канонической форме Фробениуса

$$A^{(1)} = M_{N-1}^{-1} \cdot A \cdot M_{N-1};$$

$$A^{(2)} = M_{N-2}^{-1} \cdot A^{(1)} \cdot M_{N-2};$$

.....

$$A^{(N-1)} = \underbrace{M_1^{-1} \cdots M_{N-2}^{-1} M_{N-1}^{-1}}_{S^{-1}} \cdot A \cdot \underbrace{M_{N-1} M_{N-2} \cdots M_1}_S = S^{-1} \cdot A \cdot S = \Phi.$$

Собственные векторы матрицы Фробениуса

$$\begin{pmatrix} p_1 & p_2 & \dots & \dots & p_N \\ 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ y_N \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ y_N \end{pmatrix}$$

$$y_{k-1} = \lambda y_k, \quad k = N, N-1, N-2, \dots, 2$$

$$\mathbf{y} = (\lambda^{N-1}, \lambda^{N-2}, \dots, \lambda, 1)^T$$

$$\Phi \mathbf{y} = S^{-1} \cdot A \cdot S \mathbf{y} = \lambda \mathbf{y} \quad \Rightarrow \quad A \cdot S \mathbf{y} = \lambda S \mathbf{y} \Rightarrow A \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x},$$

Пример

$$A = \begin{array}{c|cccc} \Gamma & 1 & 1 & 1 & | \\ 1 & 1 & 2 & 3 & 4 & | \\ 1 & 1 & 3 & 6 & 10 & | \\ L & 1 & 4 & 10 & 20 & | \end{array}$$

A = pascal(N)

M3 = eye(N);

M3_In = eye(N);

M3_In(3,:)=A(4,:)

L = -A(4,:)/A(4,3);

L(3) = 1/A(4,3);

M3(3,:) = L;

A1=M3_In*A*M3

$$M^{-1} = \begin{array}{c|cccc} \Gamma & 1 & 0 & 0 & 0 & | \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & | \\ 1 & 1 & 4 & 10 & 20 & | \\ L & 0 & 0 & 0 & 1 & | \end{array}$$

$$M = \begin{array}{c|cccc} \Gamma & 1 & 0 & 0 & 0 & | \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & | \\ 1 & -1/10 & -2/5 & 1/10 & -2 & | \\ L & 0 & 0 & 0 & 1 & | \end{array}$$

$$M^{-1} A M = \begin{array}{c|cccc} \Gamma & 9/10 & 3/5 & 1/10 & -1 & | \\ 1 & 7/10 & 4/5 & 3/10 & -2 & | \\ 1 & 77/10 & 49/5 & 273/10 & -29 & | \\ L & 0 & 0 & 1 & 0 & | \end{array}$$



СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ!