Лабораторная работа №7

«Метод Данилевского»

выполнил Пажитных Иван, 2-й курс, 1-я группа

1) Постановка задачи

Необходимо найти собственные значения и собственные векторы матрицы А:

$$A - \lambda E_n = \begin{bmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & a_{23} & \dots & & \\ \vdots & \ddots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} a_{n3} & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{bmatrix}, \quad \det(A - \lambda E_n) = (-1)^n \operatorname{Pn}(\lambda)$$

Для этого требуется:

- 1. Построить $P_n(\lambda) = (\lambda^n p_n \lambda^{n-1} \dots p_1 \lambda p_0)$ собственный (характеристический) многочлен матрицы A.
- 2. Решить уравнение $P_n(\lambda) = 0$ и найти $\lambda_i(A)$, $i = \overline{1,n}$
- 3. Найти собственные векторы: $Ax_i = \lambda_i x_i$, $i = \overline{1, n}$

2)Алгоритм решения

Метод Данилевского является прямым методом решения полной задачи собственных значений (т.е. позволяет весь спектр). Метод построен на том факте, что преобразование подобия S⁻¹AS не изменяет характеристического многочлена. С помощью такого преобразования исходная матрица А приводится к канонической форме Фробениуса:

$$\Phi = \begin{bmatrix} p_1 & p_2 & p_3 & \cdots & p_{n-1} & p_n \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & \vdots \\ \vdots & \ddots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad |\Phi - \lambda E_n| = \begin{bmatrix} p_1 - \lambda & p_2 & p_3 & \cdots & p_{n-1} & p_n \\ 1 & -\lambda & 0 & \cdots & \vdots \\ \vdots & \ddots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & -\lambda \end{bmatrix}$$

После разложения определителя получим:

$$\det |\Phi - \lambda E_n| = (-1)^n (\lambda^n - p_n \lambda^{n-1} - \dots - p_1 \lambda - p_0) = (-1)^n \Pr(\lambda)$$

Матрица A приводится к Φ , в результате последовательного домножения справа на M_{n-1} и слева на M_{n-1}^{-1} , а S можно получить как $S=M_{n-1}M_{n-2}...M_{n-1}$ 0 0 0 0

$$M_{n-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & & \ddots & & \vdots \\ -\frac{a_{n1}}{a_{nn-1}} - \frac{a_{n2}}{a_{nn-1}} - \frac{a_{n3}}{a_{nn-1}} & \cdots & \frac{1}{a_{nn-1}} & -\frac{a_{nn}}{a_{nn-1}} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \end{bmatrix}$$

$$M_{n-1}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & & \ddots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n1} & a_{n1} & \cdots & a_{n1} & a_{n1} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Из $P_n(\lambda)=0$ находим λ_i , далее решая $\Phi y=\lambda_i y$, $i=\overline{1,n}$ находим собственный вектор матрицы Φ : $y=(\lambda_i^{n-1},\lambda_i^{n-2},...\lambda_i$, $1)^T$, далее находим собственные векторы матрицы A из $x=Sy=M_{n-1}M_{n-2}...M_{n-1}y$.

3) Листинг программы

```
a = np.array(A)
At = a.transpose()
                                 # находим Ат
a = np.dot(At, a)
                                 # перемножаем A на At, теперь A - симметрическая
s = np.identity(n)
for i in range(n - 1):
  m = np.identity(n)
  m[n - 2 - i][:] = f[n - 1 - i][:]
                                                            # выделяем М^(-1)
                                                            # умножаем А на М^(-1) слева
  f = np.dot(m, f)
  f = np.dot(f, np.linalg.inv(m))
                                                            # умножаем А на М справа
  s = np.dot(s, np.linalg.inv(m))
                                                            # находим S
p = f[0][:]
                                                       # выделяем р
x = Symbol('x')
                                                       # вычисляем собственные значения
Lambda = solve(x^{**}5 - p[0] * x^{**}4 - p[1] * x^{**}3 - p[2] * x^{**}2 - p[3] * x - p[4], x)
l = max(Lambda)
                                                       # максимальное собственное
y = [1 ** i for i in range(n - 1, -1, -1)]
                                                       # строим у
x = np.dot(s, y)
                                                       # находим собственный вектор
r = np.dot(a, x) - 1 * x
                                                            # находим вектор невязки
rnorm = np.linalg.norm(r, 1)
                                                            # находим норму невязки
4) Результат и его анализ
Mатрица A:
     [[ 0.6897 -0.0908  0.0182  0.0363  0.1271]
      [ 0.0944 1.0799 0. -0.0726 0.0726]
                   0.8676 -0.2541 0.1452]
      [ 0.0545 0.
      [-0.1089 0.2287 0.
                            0.8531 -0.0363]
      [ 0.4538 0.
                    0.1634 0.0182 1.0164]]
Симметрическая AA^T:
     [[ 0.70536135  0.01441237  0.13398766 -0.08030921  0.5676231 ]
      [ 0.13398766 -0.00165256  0.77976056 -0.21682262  0.2943685 ]
      [-0.08030921 0.11340719 -0.21682262 0.79926611 -0.0500214]
      [ 0.5676231  0.05855825  0.2943685  -0.0500214  1.07689486]]
Каноническая \Phi:
     [[ 4.58801522 -7.82119475 6.11344651 -2.15665219 0.2685558 ]
      [ 1.
               0.
                      0.
                              0.
                                     0.
                                            1
      [ O.
               1.
                      0.
                              0.
                                      0.
                                            1
      [ 0.
               0.
                      1.
                              0.
                                      0.
                                            ]
      [ O.
               0.
                      0.
                              1.
                                      0.
                                            11
```

Матрица преобразования *S*:

[[-1838.0270	7429.7208	-10317.0031	5596.6325	-902.8675]
[-770.1135	2931.4987	-3815.8223	1957.8843	-306.0318]
[4261.5030	-17193.6450	23828.0137	-12899.4827	2075.3738	Ī
3319.5625	-13440.7056	18683.9934	-10131.1287	1631.1506	ĺ
0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000	<u> 1</u> 1

Коэффициенты собственного многочлена $P(\lambda)$:

[4.58801522 -7.82119475 6.11344651 -2.15665219 0.2685558]

Собственные значения λ :

[0.274152549963743, 0.550498737833341, 0.857845170065952, 1.26253883985405, 1.64297992228292]

Максимальное собственное λ_{max} :

1.64297992228292

Собственный вектор матрицы $\Phi = y(\lambda_{max})$: [7.28666871579193, 4.43503211266704, 2.69938302502478, 1.64297992228292, 1]

Собственный вектор матрицы $A - x(\lambda_{max})$:

 $[0.700820201187867\ 0.0963414902631712\ 0.510986808696543\ -0.244361766642896$ 1.00000000000000000

Вектор невязки r:

[-3.93569621337519e-11 -1.15703280290091e-11 7.80704390024312e-11 4.51632620190878e-11 -9.34807786734382e-14]

Hорма ||r||:

1.74254471962954E-10

С помощью метода Данилевского мы нашли все собственные значения и по ним можем построить полный спектр. Для найденного собственного вектора x матрицы A соответствующего максимальному собственному значению λ_{max} норма вектора невязки $r = Ax - \lambda_{max}x$ получилась порядка 10^{-10} , что говорит о том, что собственный вектор найден с достаточной точностью.