



Министерство науки и высшего образования Российской Федерации
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования
«Московский государственный технический университет
имени Н.Э. Баумана
(национальный исследовательский университет)»
(МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ _____ «Информатика и системы управления»

КАФЕДРА _____ «Теоретическая информатика и компьютерные технологии»

Лабораторная работа № 4.1
по курсу «Численные методы линейной алгебры»
«Вычисление собственных значений и собственных векторов
симметричной матрицы методом А.М. Данилевского»

Студент группы ИУ9-71Б Яровикова А. С.

Преподаватель Посевин Д. П.

Москва 2023

1 Цель работы

Реализовать метод вычисления собственных значений и собственных векторов симметричной матрицы методом А.М. Данилевского.

2 Задание

1. Реализовать метод поиска собственных значений действительной симметричной матрицы A размером 4×4 .

2. Проверить корректность вычисления собственных значений по теореме Виета.

3. Проверить выполнение условий теоремы Гершгорина о принадлежности собственных значений соответствующим объединениям кругов Гершгорина.

4. Вычислить собственные вектора и проверить выполнение условия ортогональности собственных векторов.

5. Проверить решение на матрице приведенной в презентации.

6. Продемонстрировать работу приложения для произвольных симметричных матриц размером $n \times n$ с учетом выполнения пунктов приведенных выше.

3 Реализация

Исходный код программы представлен в листингах 1– 7.

Листинг 1 — Вспомогательные функции

```
1 import numpy as np
2 from copy import deepcopy
3 import matplotlib.pyplot as plt
4
5 def generate_symmetrical_matrix(l, r, n):
6     a = np.random.uniform(l, r, (n, n))
7     a = np.tril(a) + np.tril(a, -1).T
8     return a
9
10 def euclidean_norm(vec):
11     res = 0
12     for el in vec:
13         res += el**2
14     return np.sqrt(res)
15
16 def mul_on_vector(matrix, vector):
17     res = []
18     for i in range(len(matrix)):
19         el = 0
20         for j in range(len(vector)):
21             el += matrix[i][j] * vector[j]
22         res.append(el)
23     return res
24
25 def scalar_mul(vec1, vec2):
26     if len(vec1) < len(vec2):
27         length = len(vec2)
28     else:
29         length = len(vec1)
30     res = 0
31     for i in range(0, length):
32         res += vec1[i] * vec2[i]
33     return res
34
35 def print_matrix(a):
36     for i in range(len(a)):
37         print(a[i])
38
39 def identity_matrix(n):
40     return np.identity(n)
```

Листинг 2 — Метод Данилевского

```
1 def danilevsky_algo(matrix):
2     n = len(matrix)
3     Bs = identity_matrix(n)
4     D = deepcopy(matrix)
5     for i in range(n, 1, -1):
6         B = identity_matrix(n)
7         d = D[i - 1][i - 2]
8         B[i - 2] = - D[i - 1] / d
9         B[i - 2][i - 2] = 1 / d
10        B_inv = identity_matrix(n)
11        B_inv = np.linalg.inv(np.array(deepcopy(B)))
12        D = np.dot(np.dot(B_inv, D), B)
13        Bs = np.dot(Bs, B)
14    return Bs, D
```

Листинг 3 — Вычисление кругов (интервалов Гершгорина)

```
1
2 def union_intervals(ints):
3     union = []
4     for start, end in sorted(ints):
5         if union and union[-1][1] >= start - 1:
6             union[-1][1] = max(union[-1][1], end)
7         else:
8             union.append([start, end])
9     return union
10
11 def find_gershgorin_intervals(matrix):
12     A = deepcopy(matrix)
13     centers = np.diagonal(A)
14     n = len(centers)
15     rads = []
16     for i in range(n):
17         rads.append(np.sum(np.abs(A[i])) - centers[i])
18     # print()
19     # print(rads)
20     intervals = [ (centers[i] - rads[i], centers[i] + rads[i]) for i in
21                   range(n)]
21     print(intervals)
22     intervals = union_intervals(deepcopy(intervals))
23     return intervals
```

Листинг 4 — Поиск собственных значений матрицы

```

1 def polynomy(a, x):
2     #  $a[0] \cdot x^{(N-1)} + a[1] \cdot x^{(N-2)} + \dots + a[N-2] \cdot x + a[N-1]$ 
3     val = 0
4     n = len(a)
5     for i in range(n-1, -1, -1):
6         val += a[n - 1 - i] * x**i
7     return val
8
9 def find_eigen_values(eqCoeffs, intervals, len):
10    # print(intervals)
11    values = []
12    len2 = 10e-7
13    for interval in intervals:
14        left = interval[0]
15        right = interval[1]
16        # print(left, right)
17        l = int(np.floor((right - left) / len))
18        # print(l)
19        for i in range(l):
20            x_left = left + i * len
21            x_right = x_left + len
22            # print(f'left x: {x_left}')
23            # print(f'right x: {x_right}')
24            y_left = polynomy(eqCoeffs, x_left)
25            y_right = polynomy(eqCoeffs, x_right)
26            # print(f'left y: {y_left}')
27            # print(f'right y: {y_right}')
28            alpha = y_left * y_right
29            # print(alpha)
30            if (alpha < 0):
31                while x_right - x_left >= len2:
32                    x_middle = (x_right + x_left) / 2
33                    y_middle = polynomy(eqCoeffs, x_middle)
34                    beta = y_left * y_middle
35                    if beta < 0:
36                        x_right = x_middle
37                    else:
38                        x_left = x_middle
39                values.append((x_right + x_left) / 2)
40            elif y_left == 0:
41                values.append(x_left)
42            elif y_right == 0:
43                values.append(x_right)
44    return values

```

Листинг 5 — Поиск собственных векторов матрицы

```
1 def find_eigen_vectors(lambdas, B):
2     n = len(B)
3     m = len(lambdas)
4     ys = [[0 for _ in range(n)] for _ in range(m)]
5     for i in range(0, m):
6         for j in range(n-1, -1, -1):
7             ys[i][n - 1 - j] = lambdas[i] ** j
8     xs = [0 for _ in range(len(ys))]
9     for i in range(len(ys)):
10        xs[i] = mul_on_vector(B, ys[i])
11        xs[i] = xs[i] / euclidean_norm(xs[i])
12    return xs
```

Листинг 6 — Функция отрисовки графика характеристического уравнения

```
1 def show_chart(eigenvalues, equatationCoeffs):
2     left = eigenvalues[0]
3     right = eigenvalues[1]
4
5     for i in range(1, len(eigenvalues)):
6         if eigenvalues[i] < left:
7             left = eigenvalues[i]
8         if eigenvalues[i] > right:
9             right = eigenvalues[i]
10
11     interval_len = right - left
12     left -= interval_len * 0.1
13     right += interval_len * 0.1
14     xs = np.linspace(left, right, 1000)
15     ys = []
16     for x in xs:
17         ys.append(polynomy(equatationCoeffs, x))
18
19     plt.plot(xs, ys, color='purple')
20     plt.yscale("symlog")
21     plt.grid()
22     plt.show()
```

Листинг 7 — Запуск программы

```

1 n = 4
2 a = np.array([[2.2, 1, 0.5, 2], [1, 1.3, 2, 1], [0.5, 2, 0.5, 1.6], [2,
   1, 1.6, 2]])
3 print('matrix:')
4 print_matrix(a)
5 intervals = find_gershgorin_intervals(a)
6 print(f'\nU intervals: {intervals}')
7 B, P = danilevsky_algo(a)
8 print(f'\nnp:\n {P}')
9 print()
10 print(f'B:\n {B}')
11 equationCoeffs = list(map(lambda num: num * (-1), P[0]))
12 equationCoeffs = np.insert(equationCoeffs, 0, 1)
13 print(f'\nequation coeffs: {equationCoeffs}')
14
15 vals = find_eigen_values(equationCoeffs, intervals, 10e-3)
16 print(f'\nlambda: {vals}')
17
18 sum_eigens = np.sum(vals)
19 sp = [sum(a[i][i] for i in range(0, len(a)))]
20 if (np.abs(sum_eigens - sp) > 0.1):
21     print("\nVieta's theorem doesn't work")
22 else:
23     print("\nVieta's theorem works")
24
25 ok = 0
26 for interval in intervals:
27     for i in vals:
28         if i > interval[1] or i < interval[0]:
29             print("\nGershgorin's theorem error")
30             ok = 0
31             sys.exit()
32         else:
33             ok = 1
34 if ok == 1:
35     print("\nGershgorin's theorem works")
36
37 show_chart(vals, equationCoeffs)
38
39 vecs = find_eigen_vectors(vals, B)
40 print('\neigen vectors:')
41 for i in range(len(vecs)):
42     print(f' x_{i+1}: {vecs[i]}')
43
44 ort = 0
45 for i in range(n - 1):
46     for j in range(i + 1, n):
47         scal = scalar_mul(vecs[i], vecs[j])
48         if np.abs(scal) > 0.1:
49             print("\nEigen vectors are not orthogonal")
50             print(np.abs(scal))
51             ort = 0
52             sys.exit()
53         else:
54             ort = 1
55
56 if ort == 1:
57     print("\nEigen vectors are orthogonal")

```

4 Результаты

Результат запуска методов представлены на рисунках 1 - 4.



Рис. 1 — График для матрицы размерностью 4x4

```
p:
[[ 6.00000000e+00  2.00000000e-01 -1.27350000e+01  2.76160000e+00]
 [ 1.00000000e+00  8.88178420e-16  0.00000000e+00  0.00000000e+00]
 [-6.41500207e-18  1.00000000e+00  4.58244981e-17 -3.21605437e-17]
 [ 2.11500674e-17 -1.12157563e-16  1.00000000e+00  1.43847207e-16]]

B:
[[-0.23112481  1.07858243  1.65100154 -1.1587057 ]
 [ 0.08124387 -0.13671383 -1.64095812 -0.27390951]
 [ 0.23812859 -1.2627819  -0.4131531  0.36957557]
 [ 0.         0.         0.         1.        ]]

equation coeffs: [ 1.    -6.    -0.2   12.735  -2.7616]

lambdas: [-1.4200863647460937, 0.22263580322265686, 1.5454183959960939, 5.652032165527345]

Vieta`s theorem works
Gershgorin`s theorem works
```

Рис. 2 — Поиск собственных значений для матрицы размерности 4x4


```
eigen vectors:
x_1: [-0.22204311  0.51591039 -0.75727407  0.33327063]
x_2: [-0.52192073 -0.45486916  0.15344709  0.70508637]
x_3: [ 0.62892977 -0.57257421 -0.4856538  0.20185761]
x_4: [0.53173694  0.44619371  0.40881477  0.59248416]

Eigen vectors are orthogonal
```

Рис. 3 — Собственные вектора для матрицы размерности 4x4

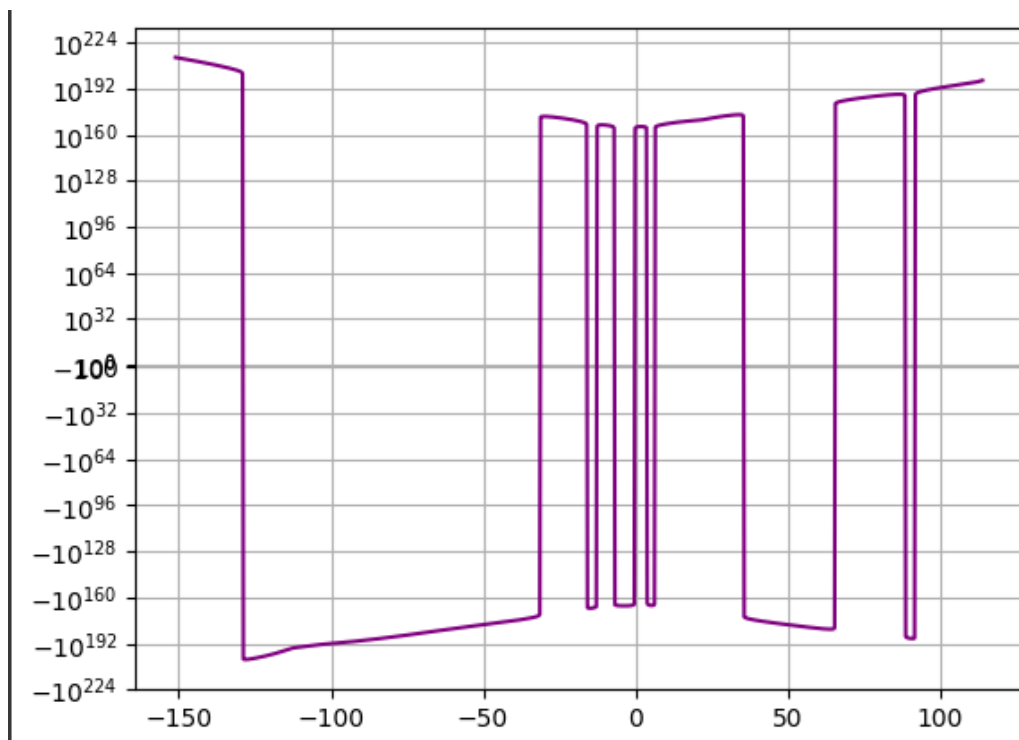


Рис. 4 — График для матрицы размерности 100x100

5 Выводы

В результате выполнения данной лабораторной работы был реализован алгоритм, позволяющий анализировать матрицы с использованием метода Данилевского, вычислять интервалы Гершгорина и находить их собственные значения и собственные вектора, а также визуализировать характеристическое уравнение для действительных квадратных матриц произвольной размерности n на языке программирования Python.

Результатом работы является успешное нахождение собственных значений и векторов матрицы, что подтверждает корректность алгоритмов. Также была проверена теорема Виета для собственных значений и ортогональность собственных векторов. Графическое представление характеристического уравнения помогло в визуализации результатов.