

**МИНОБРНАУКИ РОССИИ**  
**ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ БЮДЖЕТНОЕ**  
**ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ**  
**УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ**  
**«БЕЛГОРОДСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНОЛОГИЧЕСКИЙ**  
**УНИВЕРСИТЕТ**  
**им. В.Г.Шухова»**  
**(БГТУ им. В.Г.Шухова)**

Кафедра технической кибернетики

Дисциплина: Теория матриц

Практическая работа № 4

Тема: «Ортогональное преобразование матриц. Нахождение  
собственных чисел и собственных векторов матрицы»

Выполнил:

Студент группы МТК-233

Орлов-Куреши М. Н.

Проверил:

Кариков Е. Б.

Белгород 2023

**Цель работы:** изучить способы нахождения собственных чисел и собственных векторов. Реализовать одним из методов нахождение собственных чисел и собственных векторов на языке программирования Python.

### QR – алгоритм

QR-алгоритм — это численный метод в линейной алгебре, предназначенный для решения полной проблемы собственных значений, то есть отыскания всех собственных чисел и собственных векторов матрицы.

Пусть  $A$  — вещественная матрица, для которой мы хотим найти собственные числа и векторы. Положим  $A_0 = A$ . На  $k$ -м шаге (начиная с  $k = 0$ ) вычислим QR-разложение  $A_k = Q_k R_k$ , где  $Q_k$  — ортогональная матрица (то есть  $Q_k^T = Q_k^{-1}$ ), а  $R_k$  — верхняя треугольная матрица. Затем мы определяем  $A_{k+1} = R_k Q_k$ .

Пусть все диагональные миноры матрицы  $A$  не вырождены. Тогда последовательность матриц  $A_k$  при сходится по форме к клеточному правому треугольному виду, соответствующему клеткам с одинаковыми по модулю собственными значениями.

Для того, чтобы получить собственные векторы матрицы, нужно перемножить все матрицы  $Q_k$ .

Алгоритм считается вычислительно устойчивым, т. к. производится ортогональными преобразованиями подобия.

### Реализация алгоритма на языке программирования Python

```
def qr_decomposition(self):
    n = self.column

    Q = Matrix(self.row, self.column, [0 for _ in range(self.row*self.column)])
    R = Matrix(self.row, self.column, [0 for _ in range(self.row*self.column)])

    for i in range(n):
        # Begin the Gram-Schmidt process
        v = self.get_column(i, 1)

        for j in range(i):
            q_col = Q.get_column(j, 1)
            temp = q_col.dot_sum(self.get_column(i, 1))
            R._elements[j][i] = temp
```

```

        q_col.mul_by_num(temp)
        v = v - q_col

        R._elements[i][i] = v.norm()
        v.divide_by_num(R._elements[i][i])
        Q.set_column(v, i)

    return Q, R

def qr_algorithm(self, max_iter):
    q, r = self.qr_decomposition()
    q_list = []
    for _ in range(max_iter):
        q_list.append(q.copy())
        A_i = r * q
        q, r = A_i.qr_decomposition()

    eigenvalues = [A_i._elements[i][i] for i in range(A_i.row)]

    vectors = q_list[0]

    for i in range(1, len(q_list)):
        vectors = vectors * q_list[i]

    return eigenvalues, vectors

```

### Скриншоты работы программы

```

Matr:
0 | 2 | 0
2 | 3 | 0
0 | 0 | 16
Values:
[4.0, -1.0, 16.0]
Vectors:
0.447 | -0.894 | 0.0
0.894 | 0.447 | 0.0
0.0 | 0.0 | 1.0
Numpy
Values:
[-1.  4. 16.]
Vectors:
[[-0.89442719 -0.4472136  0.          ]
 [ 0.4472136  -0.89442719  0.          ]
 [ 0.          0.          1.          ]]

```

**Вывод:** в ходе работы был изучен и реализован QR-алгоритм для нахождения собственных значений и собственных векторов.

### Список литературы

1. Юдин Д.А. Прикладные аспекты теории матриц: учебное пособие / Д.А. Юдин. - Белгород: Изд-во БГТУ, 2016.

2. QR-алгоритм [Электронный ресурс] // URL:  
<https://ru.wikipedia.org/wiki/QR-алгоритм> (дата обращения: 01.12.2020).

3. QR-разложение [Электронный ресурс] // URL:  
<https://ru.wikipedia.org/wiki/QR-разложение> (дата обращения: 01.12.2020).

4. Процесс\_Грама\_—\_Шмидтам [Электронный ресурс] // URL:  
[https://ru.wikipedia.org/wiki/Процесс\\_Грама\\_—\\_Шмидтам](https://ru.wikipedia.org/wiki/Процесс_Грама_—_Шмидтам) (дата обращения: 01.12.2020).