

# Лабораторная работа №4. Линейная алгебра

---

Выполнила: Лебедева Ольга Андреевна  
2024

Российский университет дружбы народов, Москва, Россия

Основной целью работы является изучение возможностей специализированных пакетов Julia для выполнения и оценки эффективности операций над объектами линейной алгебры.

- Изучение возможностей языка программирования Julia для выполнения операций линейной алгебры. Закрепление навыков работы с векторами и матрицами
- Решение систем линейных уравнений.
- Приведение матриц к диагональному виду.
- Вычисление собственных значений и векторов матриц.
- Оценка эффективности выполнения операций с использованием встроенных библиотек.

Объектом исследования являются векторы и матрицы, их математические свойства и операции с ними.

Исследуются также программные средства (функции языка Julia) для работы с линейной алгеброй.

Вектор — одномерный массив чисел, представляющий величины с направлением.

Матрица — двумерный массив чисел, используемый для представления систем уравнений или линейных преобразований.

Скалярное произведение — сумма произведений соответствующих элементов двух векторов.

Внешнее произведение — операция, создающая матрицу из двух векторов.

Продуктивность матрицы — свойство, определяющее возможность решения линейной модели  $(E-A)x=y$  с неотрицательными значениями.

Основные вычисления реализованы в среде Jupyter Notebook с применением библиотеки LinearAlgebra для операций с матрицами, спектрального разложения и решения СЛАУ.

Julia — высокоуровневый свободный язык программирования с динамической типизацией, созданный для математических вычислений. Эффективен также и для написания программ общего назначения[1].

1. Используя Jupyter Lab, повторите примеры из раздела 4.2.
2. Выполните задания для самостоятельной работы (раздел 4.4).



Задание См. рис. 1, См. рис. 2, См. рис. 3

## 4.4. Задания для самостоятельного выполнения

### 4.4.1. Произведение векторов

1. Задайте вектор  $v$ . Умножьте вектор  $v$  скалярно сам на себя и сохраните результат в `dot_v`.
2. Умножьте  $v$  матрично на себя (внешнее произведение), присвоив результат переменной `outer_v`.

### 4.4.2. Системы линейных уравнений

1. Решить СЛАУ с двумя неизвестными.

a) 
$$\begin{cases} x + y = 2, \\ x - y = 3. \end{cases}$$

b) 
$$\begin{cases} x + y = 2, \\ 2x + 2y = 4. \end{cases}$$

c) 
$$\begin{cases} x + y = 2, \\ 2x + 2y = 5. \end{cases}$$

d) 
$$\begin{cases} x + y = 1, \\ 2x + 2y = 2, \\ 3x + 3y = 3. \end{cases}$$

e) 
$$\begin{cases} x + y = 2, \\ 2x + y = 1, \\ x - y = 3. \end{cases}$$

f) 
$$\begin{cases} x + y = 2, \\ 2x + y = 1, \\ 3x + 2y = 3. \end{cases}$$

2. Решить СЛАУ с тремя неизвестными.

a) 
$$\begin{cases} x + y + z = 2, \\ x - y - 2z = 3. \end{cases}$$

b) 
$$\begin{cases} x + y + z = 2, \\ 2x + 2y - 3z = 4, \\ 3x + y + z = 1. \end{cases}$$

c) 
$$\begin{cases} x + y + z = 1, \\ x + y + 2z = 0, \\ 2x + 2y + 3z = 1. \end{cases}$$

d) 
$$\begin{cases} x + y + z = 1, \\ x + y + 2z = 0, \\ 2x + 2y + 3z = 0. \end{cases}$$

### 4.4.3. Операции с матрицами

$$\text{b) } \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\text{c) } \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 \\ -2 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

2. Вычислите

$$\text{a) } \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}^{10}$$

$$\text{b) } \sqrt{\begin{pmatrix} 5 & -2 \\ -2 & 5 \end{pmatrix}}$$

$$\text{c) } \sqrt[3]{\begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}}$$

$$\text{d) } \sqrt{\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}}$$

3. Найдите собственные значения матрицы  $A$ , если

$$A = \begin{pmatrix} 140 & 97 & 74 & 168 & 131 \\ 97 & 106 & 89 & 131 & 36 \\ 74 & 89 & 152 & 144 & 71 \\ 168 & 131 & 144 & 54 & 142 \\ 131 & 36 & 71 & 142 & 36 \end{pmatrix}.$$

Создайте диагональную матрицу из собственных значений матрицы  $A$ . Создайте нижнедиагональную матрицу из матрицы  $A$ . Оцените эффективность выполняемых операций.

## 4.4.4. Линейные модели экономики

Линейная модель экономики может быть записана как СЛАУ

$$x - Ax = y,$$

где элементы матрицы  $A$  и столбца  $y$  — неотрицательные числа. По своему смыслу в экономике элементы матрицы  $A$  и столбцов  $x, y$  не могут быть отрицательными числами.

1. Матрица  $A$  называется продуктивной, если решение  $x$  системы при любой неотрицательной правой части  $y$  имеет только неотрицательные элементы  $x_i$ . Используя это определение, проверьте, являются ли матрицы продуктивными.

$$\text{a) } \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

$$\text{b) } \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

$$\text{c) } \frac{1}{10} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

2. Критерий продуктивности: матрица  $A$  является продуктивной тогда и только тогда, когда все элементы матрица

$$(E - A)^{-1}$$

являются неотрицательными числами. Используя этот критерий, проверьте, являются ли матрицы продуктивными.

a)  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$

b)  $\frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$

c)  $\frac{1}{10} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$

3. Спектральный критерий продуктивности: матрица  $A$  является продуктивной тогда и только тогда, когда все её собственные значения по модулю меньше 1. Используя этот критерий, проверьте, являются ли матрицы продуктивными.

a)  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$

b)  $\frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$

c)  $\frac{1}{10} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$

d)  $\begin{pmatrix} 0.1 & 0.2 & 0.3 \\ 0 & 0.1 & 0.2 \\ 0 & 0.1 & 0.3 \end{pmatrix}$

Рис. 3: Задание\_3

Выполним задание 1: См. рис. 4

```
[2]: using LinearAlgebra

    v = [1, 2, 3]

    # Скалярное произведение (dot_v)
    dot_v = dot(v, v)
    # Внешнее произведение (outer_v)
    outer_v = v * transpose(v)

[2]: 3x3 Matrix{Int64}:
      1  2  3
      2  4  6
      3  6  9

[4]: dot_v

[4]: 14

[6]: outer_v

[6]: 3x3 Matrix{Int64}:
      1  2  3
      2  4  6
      3  6  9
```

Рис. 4: Задание 1\_1

Для выполнения задания был задан вектор  $\mathbf{a}=[1,2,3]$ . Затем с помощью функции `dot` было вычислено скалярное произведение, а матричное произведение было получено умножением вектора  $\mathbf{a}$  его транспонированный вариант  $\mathbf{a}'$ .

Выполним задание 2: См. рис. 5, См. рис. 6

```
[186]: using LinearAlgebra

# Универсальная функция для решения СЛАУ
function solve_system(A, b)
    try
        x = A \ b
        println("Решение: ", x)
    catch e
        if e isa SingularException
            println("Система вырождена (бесконечное множество решений или несовместна).")
        else
            rethrow(e)
        end
    end
end

# СЛАУ с двумя неизвестными
systems_2x2 = [
    ([1 1; 1 -1], [2; 3]), # (a)
    ([1 1; 2 2], [2; 4]), # (b)
    ([1 1; 2 2], [2; 5]), # (c)
    ([1 1; 2 2; 3 3], [1; 2; 3]), # (d)
    ([1 1; 2 1; 1 -1], [2; 1; 3]), # (e)
    ([1 1; 2 1; 3 2], [2; 1; 3]) # (f)
]

for (A, b) in systems_2x2
    solve_system(A, b)
    println()
end

Решение: [2.5, -0.5]

Система вырождена (бесконечное множество решений или несовместна).

Система вырождена (бесконечное множество решений или несовместна).

Решение: [0.5, 0.5]

Решение: [1.5000000000000004, -0.9999999999999997]

Решение: [-0.9999999999999994, 2.9999999999999999]
```

Рис. 5: Задание 2\_1

```
[17]: # СЛАУ с тремя неизвестными
systems_3x3 = [
    ([1 1 1; 1 -1 -2], [2; 3]),      # (a)
    ([1 1 1; 2 2 -3; 3 1 1], [2; 4; 1]), # (b)
    ([1 1 1; 1 1 2; 2 2 3], [1; 0; 1]), # (c)
    ([1 1 1; 1 1 2; 2 2 3], [1; 0; 0])  # (d)
]

println("Решения СЛАУ с тремя неизвестными:")
for (A, b) in systems_3x3
    solve_system(A, b)
    println()
end

Решения СЛАУ с тремя неизвестными:
Решение: [2.214285714285715, 0.35714285714285715, -0.5714285714285711]

Решение: [-0.5, 2.5, 0.0]

Система вырождена (бесконечное множество решений или несовместна).

Система вырождена (бесконечное множество решений или несовместна).
```

Рис. 6: Задание 2\_2

Системы могут быть: - Совместными (имеющими одно или несколько решений). - Несовместными (не имеющими решений).

Для решения СЛАУ использовался оператор обратного слэша , который автоматически выбирает оптимальный метод для нахождения решения.



Выполним задание 3.1-3.2: См. рис. 7, См. рис. 8

```
[40]: using LinearAlgebra

# функция для приведения матрицы к диагональному виду
function diagonalize_matrix(A)
    eig = eigen(A)
    D = Diagonal(eig.values) # Диагональная матрица
    P = eig.vectors          # Матрица собственных векторов
    println("Матрица A:")
    display(A)
    println("Диагональная матрица D:")
    display(D)
    println("Матрица собственных векторов P:")
    display(P)
end

println("Приведение матриц к диагональному виду:")

# Задачи из пункта (a), (b), (c)
matrices = [
    [1 -2; -2 1],          # (a)
    [1 -2; -2 3],          # (b)
    [1 -2 0; -2 1 2; 0 2 0] # (c)
]

for A in matrices
    diagonalize_matrix(A)
    display()
end
```

Рис. 7: Задание 3\_1

```
Приведение матриц к диагональному виду:
Матрица A:
2x2 Matrix{Int64}:
 1 -2
-2 1
Диагональная матрица D:
2x2 Diagonal{Float64, Vector{Float64}}:
-1.0
 . 3.0
2x2 Matrix{Float64}:
-0.707107 -0.707107
-0.707107 0.707107
Матрица собственных векторов P:
Матрица A:
2x2 Matrix{Int64}:
 1 -2
-2 3
Диагональная матрица D:
2x2 Diagonal{Float64, Vector{Float64}}:
-0.236868
 . 4.23687
Матрица собственных векторов P:
2x2 Matrix{Float64}:
-0.850851 -0.515731
-0.515731 0.850851
Матрица A:
3x3 Matrix{Int64}:
 1 -2 0
-2 1 2
0 2 0
3x3 Diagonal{Float64, Vector{Float64}}:
-2.14134
 . 0.515138
 . 3.6262
Диагональная матрица D:
Матрица собственных векторов P:
3x3 Matrix{Float64}:
0.421859 0.717093 0.554000
0.6626 0.173946 -0.728518
-0.618966 0.674948 -0.401808
```

Рис. 8: Задание 3\_2

- Приведение к диагональному виду выполнялось через спектральное разложение: были найдены собственные значения и собственные векторы матрицы.
- Собственные значения формируют диагональную матрицу, а собственные векторы — матрицу преобразования.

## Выполним задание 3.2: См. рис. 9

```
[42]: using LinearAlgebra

# функция для возведения матрицы в степень (с поддержкой комплексных чисел)
function matrix_power(A, p)
    eig = eigen(A)
    D = Diagonal{eig.values .+ @im} .* p # Прибавление к комплексному типу
    P = eig.vectors
    return real(P * D * inv(P)) # Берём только вещественную часть
end

# функция для извлечения корня (квадратного или кубического)
function matrix_root(A, n)
    return matrix_power(A, 1/n)
end

println("Возведение матриц в степень и извлечение корней:")

# Матрицы из задания
matrices_powers = [
    ([1 -2; -2 1], 10), # (a)
    ([5 -2; -2 5], 0.5), # (b) квадратный корень
    ([1 -2; -2 1], 1/3), # (c) кубический корень
    ([1 2; 2 3], 0.5) # (d) квадратный корень
]

for (A, p) in matrices_powers
    println("Матрица:")
    println(A)
    println("Результат для степени ", p, ":")
    println(matrix_power(A, p))
    println()
end

# Возведение матриц в степень и извлечение корней:
# Матрица:
# [1 -2; -2 1]
# Результат для степени 10:
# [29525.0 -29524.0; -29524.0 29525.0]

# Матрица:
# [5 -2; -2 5]
# Результат для степени 0.5:
# [2.188901859316734 -0.45685025174785676; -0.45685025174785676 2.188901859316734]

# Матрица:
# [1 -2; -2 1]
# Результат для степени 0.3333333333333333:
# [0.971124785153704 -0.47112478515370404; -0.47112478515370404 0.971124785153704]

# Матрица:
# [1 2; 2 3]
# Результат для степени 0.5:
# [0.5688644810857829 0.920442065259926; 0.920442065259926 1.4893065462657094]
```

Рис. 9: Задание 3.2

- Возведение в степень или извлечение корня реализовывалось через спектральное разложение, что позволило работать с матрицами, включая те, которые имеют отрицательные собственные значения.
- Спектральный метод позволяет вычислять дробные степени матрицы, если преобразовать собственные значения в комплексный тип.

Выполним задание 3.3: См. рис. 10,

```
[29]: using LinearAlgebra

# Задаём матрицу A
A = [
    140  97  74  168 131;
    97 106  89  131  36;
    74  89 152  144  71;
    168 131 144  54 142;
    131  36  71  142  36
]

# Нахождение собственных значений и векторов
eig = eigen(A)

# Собственные значения
eigenvalues = eig.values
println("Собственные значения матрицы A:")
display(eigenvalues)

# Создание диагональной матрицы
D = Diagonal(eigenvalues)
println("\nДиагональная матрица из собственных значений:")
display(D)

# Создание нижнетреугольной матрицы
L = tril(A)
println("\nНижнетреугольная матрица:")
display(L)

Собственные значения матрицы A:
5-element Vector{Float64}:
-128.49322764802136
-55.887778455305702
 42.75216727931888
 87.16111477514494
542.4677381466138

Диагональная матрица из собственных значений:
5×5 Diagonal{Float64, Vector{Float64}}:
-128.493      -      -      -      -
      -55.8878      -      -      -
      -      42.7522      -      -
      -      -      87.1611      -
      -      -      -      542.468

Нижнетреугольная матрица:
5×5 Matrix{Int64}:
140  0  0  0  0
 97 106  0  0  0
 74  89 152  0  0
168 131 144  54  0
131  36  71 142  36
```

Рис. 10: Задание 3.3

- Были найдены собственные значения заданной матрицы, на основе которых была сформирована диагональная матрица.
- Также была создана нижнетреугольная матрица с элементами исходной матрицы.

Выполним задание 4: См. рис. 11, См. рис. 12

```
[27]: using LinearAlgebra

# функция для проверки продуктивности с использованием  $(E - A)^{-1}$  и спектрального критерия
function check_productivity(A, b)
    try
        X = A \ b
        println("Система решена, продуктивная матрица.")
    catch
        println("Система не решена, матрица не продуктивна.")
    end

    I_matrix = Matrix{Float64}(I, size(A, 1), size(A, 2)) # Единица матрица
    try
        Inv_E_minus_A = Inv(I_matrix - A)
        println("Продуктивная матрица через  $(E - A)^{-1}$ .")
    catch
        println("Матрица не продуктивна через  $(E - A)^{-1}$ .")
    end

    eigvals = eigen(A).values
    if all(abs.(eigvals) < 1)
        println("Продуктивная матрица через спектральный критерий.")
    else
        println("Матрица не продуктивна через спектральный критерий.")
    end
end

# задаём матрицы для проверки
matrices = [
    [1 2; 3 4], # (a)
    [1 2; 3 4] * 1/2, # (b)
    [1 2; 3 4] * 1/10, # (c)
    [0.1 0.2 0.3; 0 0.1 0.2; 0 0.1 0.3] # Матрица d для спектрального критерия
]

println("Проверка продуктивности матриц:")

# проверка для каждой матрицы
for A in matrices
    display(A) # используем display для вывода матрицы
    b = [1.0, 2.0] # Вектор правых частей для СЛАУ
    println("\nПроверка продуктивности матрицы:")
    check_productivity(A, b)
    println()
end
```

Рис. 11: Задание 4



```
Проверка продуктивности матриц:  
2x2 Matrix(Float64):  
1.0 2.0  
3.0 4.0  
  
Проверка продуктивности матриц:  
Система решена, продуктивная матрица.  
Продуктивная матрица через  $(E - A)^{-1}$ .  
Матрица не продуктивна через спектральный критерий.  
2x2 Matrix(Float64):  
0.5 1.0  
1.5 2.0  
  
Проверка продуктивности матриц:  
Система решена, продуктивная матрица.  
Продуктивная матрица через  $(E - A)^{-1}$ .  
Матрица не продуктивна через спектральный критерий.  
2x2 Matrix(Float64):  
0.1 0.2  
0.3 0.4  
  
Проверка продуктивности матриц:  
Система решена, продуктивная матрица.  
Продуктивная матрица через  $(E - A)^{-1}$ .  
3x3 Matrix(Float64):  
0.1 0.2 0.3  
0.0 0.1 0.2  
0.0 0.1 0.3  
  
Продуктивная матрица через спектральный критерий.  
  
Проверка продуктивности матриц:  
Система не решена, матрица не продуктивна.  
Продуктивная матрица через  $(E - A)^{-1}$ .  
Продуктивная матрица через спектральный критерий.
```

Рис. 12: Задание 4\_1

Линейная модель экономики реализовывалась через проверку продуктивности матриц.

Было проверено три критерия: - Возможность решения системы. - Наличие обратной матрицы  $(E-A)^{-1}$ . - Спектральный критерий (все собственные значения по модулю меньше 1).

1. Лабораторная работа позволила изучить базовые операции линейной алгебры, такие как умножение векторов, работа с матрицами, спектральное разложение и решение систем уравнений.
2. Реализация на Julia показала эффективность использования встроенных функций и библиотек для работы с линейной алгеброй.

Изучили возможности специализированных пакетов Julia для выполнения и оценки эффективности операций над объектами линейной алгебры.

[1] Julia: <https://ru.wikipedia.org/wiki/Julia>