

# Университет ИТМО

Факультет программной инженерии и компьютерной техники

Направление подготовки 09.03.04 Программная инженерия

Дисциплина «Вычислительная математика»

## Отчет

По лабораторной работе №2

Вариант: 2аг

Выполнил:

*Совенко Е.В.*

*P32212*

Преподаватель:

*Перл Ольга*

*Вячеславовна*

Санкт-Петербург, 2023 г.

## Описание метода

## Решение нелинейных уравнений:

## метод деления пополам

простейший численный метод для решения нелинейных уравнений вида  $f(x)=0$ . Предполагается только непрерывность функции  $f(x)$ . Поиск основывается на теореме о промежуточных значениях

## метод простой итерации

один из простейших численных методов решения уравнений. Метод основан на принципе сжимающего отображения, который применительно к численным методам в общем виде также может называться методом простой итерации или методом последовательных приближений. Где следующий шаг итерации вычисляется при помощи предыдущего. Выходом из итерационного процесса является условие:

$$x_{k1} - x_{k0} \leq \text{eps}$$

### Решение систем нелинейных уравнений:

## метод простой итерации

**Пусть дана система нелинейных уравнений специального вида**

$$\left. \begin{aligned} x_1 &= \Phi_1(x_1, x_2, \dots, x_n), \\ x_2 &= \Phi_2(x_1, x_2, \dots, x_n), \\ . &. . . . . \\ x_n &= \Phi_n(x_1, x_2, \dots, x_n), \end{aligned} \right\} \quad (1)$$

где функции  $\varphi_1, \varphi_2, \dots, \varphi_n$  действительны, определены и непрерывны в некоторой окрестности  $\omega$  изолированного решения  $(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$  этой системы.

### Вводя в рассмотрение векторы

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n) \quad \text{и} \quad \Phi(\mathbf{x}) = (\varphi_1(\mathbf{x}), \varphi_2(\mathbf{x}), \dots, \varphi_n(\mathbf{x})),$$

систему (1) можно записать более кратко:

$$\mathbf{x} = \Phi(\mathbf{x}). \quad (2)$$

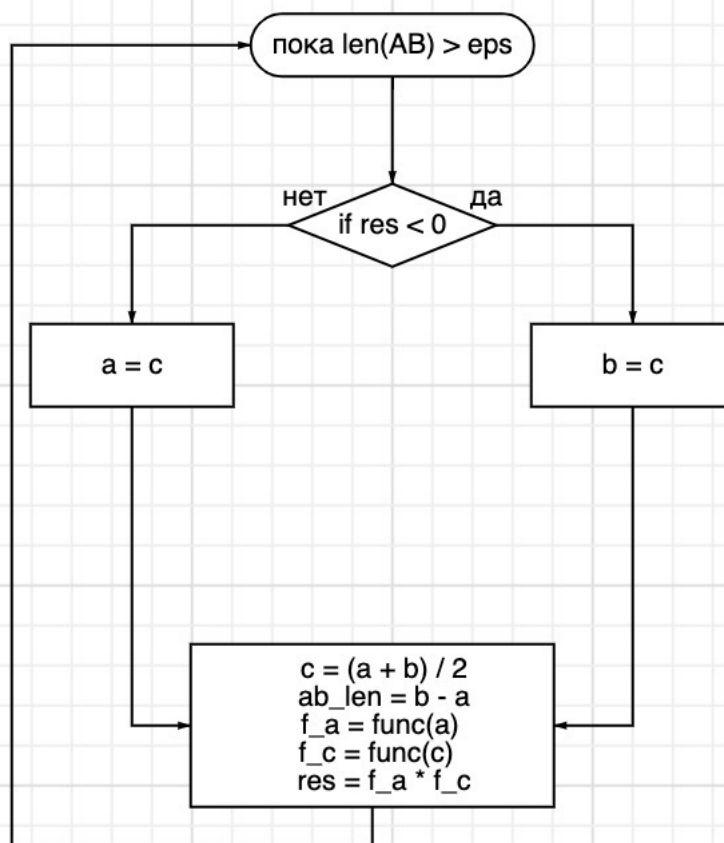
Для нахождения вектор-корня  $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$  уравнения (2) часто удобно использовать *метод итерации*

$$\mathbf{x}^{(p+1)} = \Phi(\mathbf{x}^{(p)}) \quad (p = 0, 1, 2, \dots), \quad (3)$$

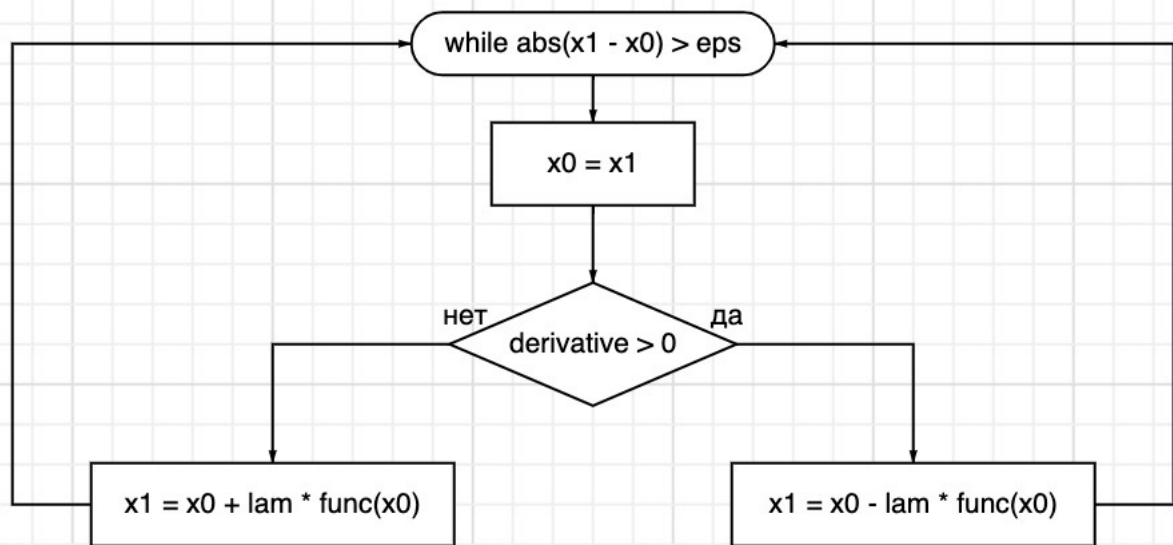
$$\text{Max}(x_{k1} - x_{k0}) \leq \text{eps}$$

## Блок схема

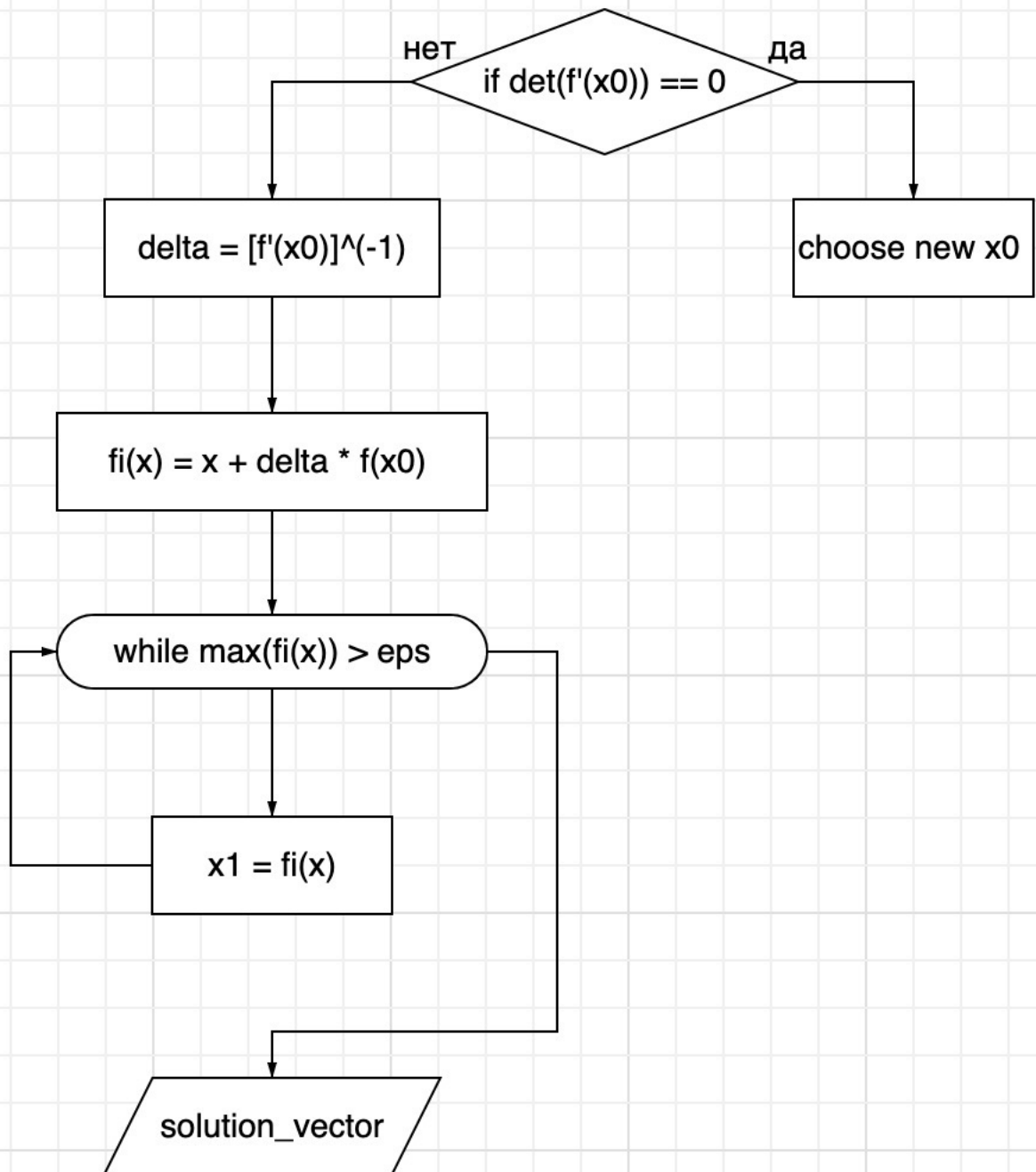
bisection\_method



# iterative\_method



# iterative method for system of equations



## Функция, реализовывающая сам метод

### Решение нелинейных уравнений:

#### метод деления пополам

```
c = (a + b) / 2 # middle AB
ab_len = b - a # len AB
f_a = func(a)
f_c = func(c)
res = f_a * f_c

while ab_len >= eps:
    if res < 0:
        b = c
    else:
        a = c

    c = (a + b) / 2
    ab_len = b - a
    f_a = func(a)
    f_c = func(c)
    res = f_a * f_c

RESULT['bisection_method'] = c
return c
```

## метод простой итерации

```
def iterative_method(func, a, b, eps):
    is_monotone = check_sign_derivative_on_interval(func, a, b)
    if not is_monotone:
        RESULT['iterative_method'] = None
        print('Function must be monotone')
        return

    derivative_sign = -1 if calculate_derivative(func, a) < 0 else 1
    d_a = abs(calculate_derivative(func, a))
    d_b = abs(calculate_derivative(func, b))
    m = min(d_a, d_b)
    M = max(d_a, d_b)

    lam = 1 / M
    alpha = 1 - (m / M)
    if not 0 <= alpha < 1:
        print('The convergence condition is not met')
        RESULT['iterative_method'] = None
        return

    x0 = a
    x1 = a + 2 * eps
```

```
while abs(x1 - x0) > eps:
    x0 = x1
    if not a <= x1 <= b:
        print('No solutions')
        RESULT['iterative_method'] = None
        return

    if derivative_sign > 0:
        x1 = x0 - lam * func(x0)
    else:
        x1 = x0 + lam * func(x0)

    if not a <= x1 <= b:
        print('no solutions')
        RESULT['iterative_method'] = None
        return

    RESULT['iterative_method'] = x1
    return x1
```

# Решение систем нелинейных уравнений:

## метод простой итерации

```
def iterative_method_matrix_nxn(matrix: list[list], free_column: list, x0, eps, debug_info: bool = None):
    if len(matrix) == 0:
        raise IOError('No matrix')

    if len(matrix) != len(matrix[0]):
        raise IOError('Matrix must be a square')

    max_error = eps + 1
    x1 = []
    count_of_iteration = 1
    while max_error > eps:
        f_x0 = []
        for i in range(len(matrix)):
            funcs_x0 = [func(x0[j]) for j, func in enumerate(matrix[i])]
            funcs_x0.append((-1) * free_column[i])
            f_x0.append(sum(funcs_x0))

        f_der_x0 = []
        for i in range(len(matrix)):
            f_der_x0.append([calculate_derivative(func, x0[j]) for j, func in enumerate(matrix[i])])

        det_f_der_x0 = calculate_determinant(f_der_x0)
        if det_f_der_x0 == 0:
            print('The special matrix was met')
            return

        inverse_matrix_f_der_x0 = list(LA.inv(f_der_x0))
        for i in range(len(f_der_x0)):
            inverse_matrix_f_der_x0[i] = list(inverse_matrix_f_der_x0[i])

        inverse_multiple_func = np.matmul(inverse_matrix_f_der_x0, f_x0)
        x1 = [x0[i] - inverse_multiple_func[i] for i in range(len(x0))]
        max_error = max([abs(x1[i] - x0[i]) for i in range(len(x0))])
        x0 = x1[:]

        count_of_iteration += 1

    if debug_info is True:
        print(f'count of iterations: {count_of_iteration}')
        print(f'max error: {max_error}')

    colors = ['r', 'b', 'g', 'y', 'c']
    if len(matrix) <= len(colors):
        dots_x = np.arange(-x0[0] * 5, x0[0] * 5 + 0.1, 0.1)

        for row in range(len(matrix)):
            dots_y = []
            for x in dots_x:
                res = 0
                for column in range(len(matrix[row])):
                    func = matrix[row][column]
                    res += func(x)

                res -= free_column[row]
```



```

        res -= free_column[row]
        dots_y.append(res)

        plt.plot(dots_x, dots_y, colors[row])

    plt.plot(dots_x, [0 for _ in range(len(dots_x))], 'g')
    plt.show()

    print()

    return x1

```

Проверка решения, путем подставления значений

Пример работы программы

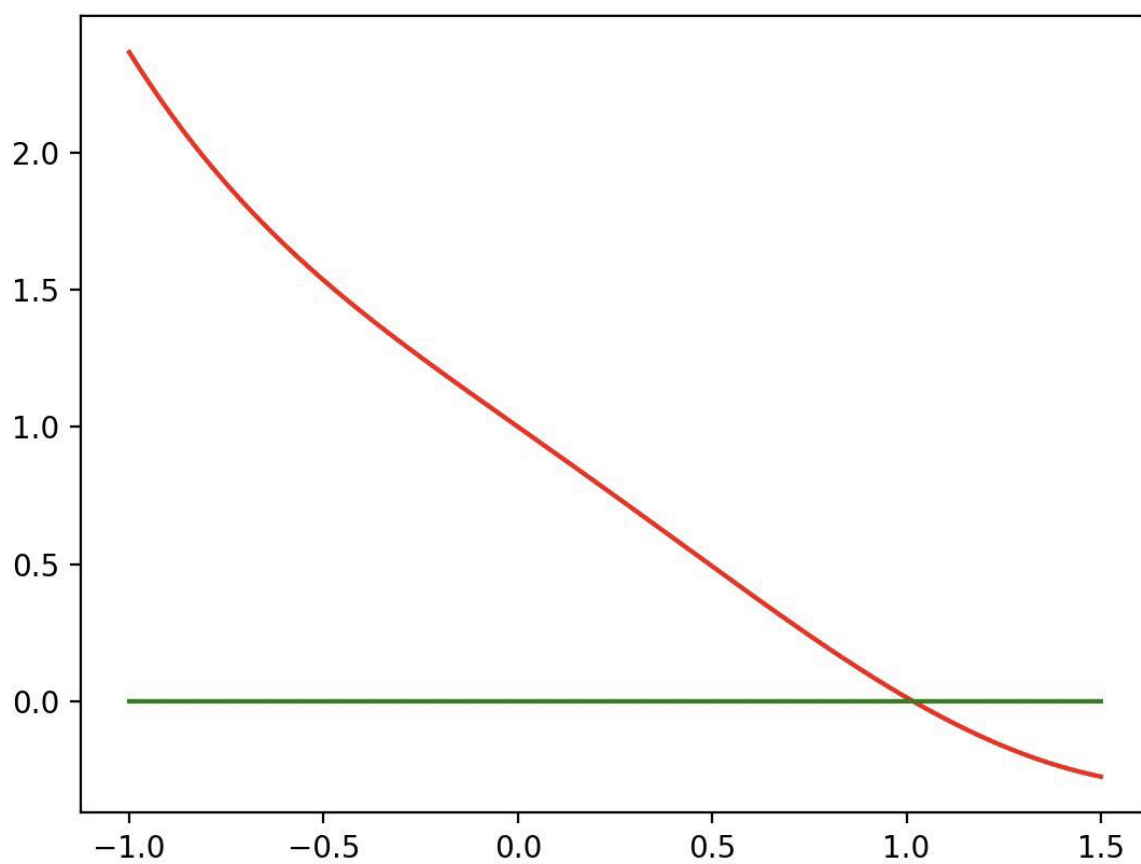
Входные данные:

```

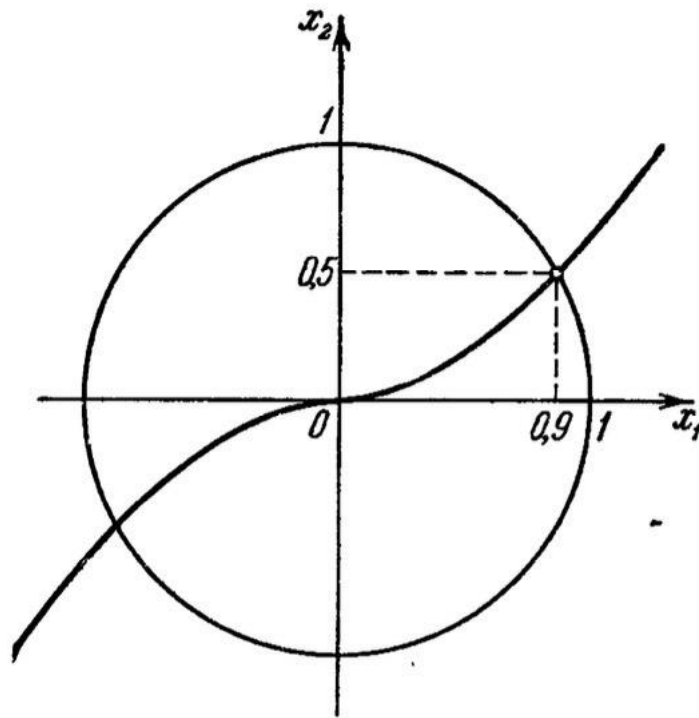
solve_both_methods(func=lambda x: exp(-x) - math.sin(x) ** 2 / 2,
                    interval_left=-1,
                    interval_right=1.5,
                    step=1e-5)

```

Результат работы:



```
bisection_method: 1.0169687271118164  
iterative_method 1.0169527355873926
```



```
system_of_equations = [[lambda x: x ** 2, lambda x: x ** 2],
                        [lambda x: x ** 3, lambda x: (-1) * x]]
free_column = [1, 0]

res = iterative_method_matrix_nxn(matrix=system_of_equations,
                                   free_column=free_column,
                                   x0=[0.7, 0.4],
                                   eps=1e-5,
                                   debug_info=False)

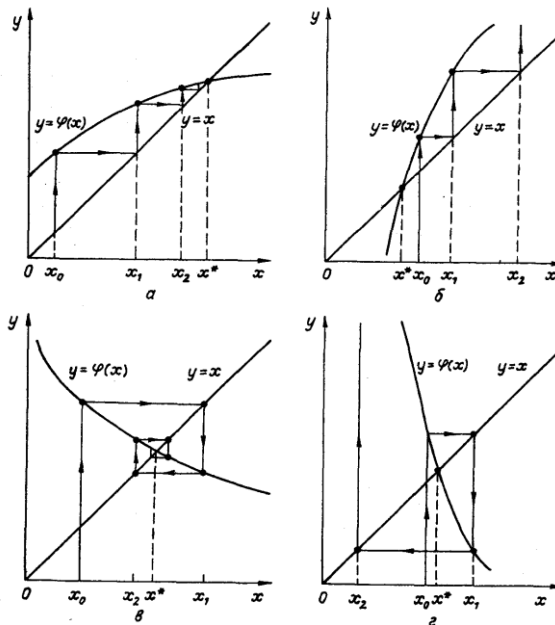
if res:
    print_solution_vector(res)
else:
    print('No solution')
```

```
x1: 0.8260313576544946
x2: 0.563624162161103
```

## Вывод

Во время выполнения лабораторной работы я изучил метод простых итераций и метод деления пополам. Метод деления пополам стремится к поиску решения на заданном отрезке, уменьшая диапазон поиска в 2 раза при каждой итерации. Соответственно предел на отрезке будет всегда, но если ответ сходится в концах отрезка, то его нужно проверить. Также необходимым условием является монотонность и  $f(a) \cdot f(b) < 0$ . При этом если функция не монотонна, но на отрезке есть решение, он может найти его, а может не найти (при вышеуказанных условиях гарантируется поиск решения, если не соблюдены – то или-или)

Метод простых итераций, также требует монотонности. В ином случае см. картинку. Значения могут стремиться к бесконечности.



В Решение систем нелинейных уравнений: метод простых итераций использует вектор начального приближения. После каждое следующее приближение зависит от вектора предыдущего. Условия схожи с методом простых итераций для решения нелинейных уравнений.