# ОМТИ

# Отчет По лабораторной работе №3 Решение нелинейных уравнений. Метод Простых Итераций

Выполнил: Рахматов Нематджон Р3233 Преподаватель: Перл Ольга Вячеславовна

# Оглавление

Задача	
Описание Метода	2
Блок-Схема Алгоритма	5
Код Программы	6
Примеры работы программы	7
Вывод	g

### Задача

Дана система нелинейных уравнений. По заданному начальному приближению необходимо найти решение системы с точностью до 5 верного знака после запятой при помощи метода простых итераций.

Формат входных данных:

k n x0 y0

где k - номер системы, n - количество уравнений и количество неизвестных, а остальные значения - начальные приближения для соответствующих неизвестных.

Формат выходных данных: список такого же типа данных, как списки входных данных, содержащие значения корня для каждой из неизвестных с точностью до 5 верного знака.

### Описание Метода

Метод простых итераций (или метод последовательных приближений) предназначен для решения систем нелинейных уравнений. Пусть дана система уравнений:

$$\left[egin{cases} f_1(x_1,x_2,\ldots,x_n) = 0 \ f_2(x_1,x_2,\ldots,x_n) = 0 \ dots \ f_n(x_1,x_2,\ldots,x_n) = 0 \end{cases}
ight]$$

где  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ - неизвестные переменные,  $(f_1, f_2, \dots, f_n)$ - функции, определяющие систему уравнений.

Шаги метода простых итераций:

1. Преобразование системы уравнений к виду, удобному для итераций:

$$\begin{bmatrix} x_1 = g_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ x_2 = g_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \vdots \\ x_n = g_n(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{bmatrix}$$

- 2. Выбор начального приближения  $((x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)}))$  .
- 3. Последовательное вычисление новых приближенных значений переменных путем подстановки текущих значений в функции системы уравнений:

$$\begin{bmatrix} x_1^{(k+1)} = g_1(x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) \\ x_2^{(k+1)} = g_2(x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) \\ \vdots \\ x_n^{(k+1)} = g_n(x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) \end{bmatrix}$$

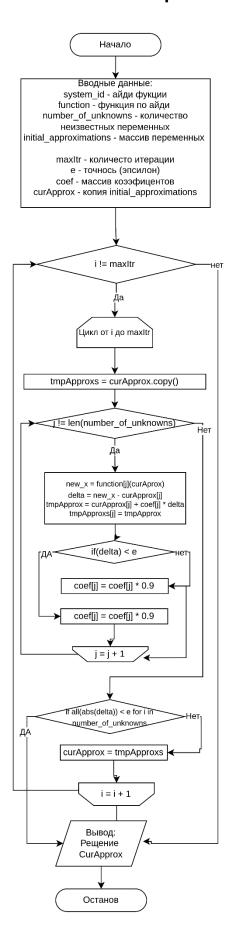
4. Проверка условия остановки. Обычно метод завершается, когда изменение приближенного решения становится достаточно малым:

$$[\sqrt{\sum_{i=1}^n(x_i^{(k+1)}-x_i^{(k)})^2}<\varepsilon]$$

где  $(\varepsilon)$ - заданная точность. Если условие не выполнено, то повторяем шаг 3. 5. Метод завершается, когда условие остановки выполнено, либо достигнуто максимальное количество итераций.

Метод простых итераций прост в реализации и понимании, но требует осторожного выбора начального приближения и функций системы уравнений для обеспечения сходимости. Также он может сходиться медленно или вообще не сходиться для некоторых видов систем уравнений, поэтому выбор метода решения зависит от конкретной задачи.

# Блок-схема алгоритма



# Код программы

```
def calc(funcs, number of unknowns, initial approximations):
           tmpAppoxs[i] = tmpAppox
           else:
range(number of unknowns)):
       curApprox = tmpAppoxs
def solve by fixed point iterations(system id, number of unknowns,
initial approximations):
   return calc(funcs, number of unknowns, initial approximations)
```

# Примеры Работы программы

1) Система уравнений с двумя неизвестными:

```
system_id = 1
number_of_unknowns = 2
initial_approximations = [1.0, 1.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print(result)
```

[0.98451, 0.95091]

2) Система уравнений с тремя неизвестными и начальными приближениями, равными нулю:

```
system_id = 2
number_of_unknowns = 3
initial_approximations = [0.0, 0.0, 0.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print(result)
```

[0.933, 0.208, 0.506]

3) Система уравнений с одним неизвестным:

```
system_id = 0
number_of_unknowns = 1
initial_approximations = [2.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print(result)
```

[1.80929]

4) Система уравнений с двумя неизвестными, начальные приближения заданы так, что метод не применим:

```
system_id = 1
number_of_unknowns = 2
initial_approximations = [0.0, 0.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print(result)
```

[0.0, 0.0]

5) Пример с линейной системой уравнений:

```
system_id = 1
number_of_unknowns = 2
```

```
initial_approximations = [1.0, 2.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print(result)
```

[0.9845, 1.90172]

6) Пример с разными начальными приближениями:

```
system_id = 1
number_of_unknowns = 2
initial_approximations = [1.0, 1.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print("Решение:", result)

initial_approximations = [0.5, 1.5]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print("Решение:", result)
```

Решение: [0.98451, 0.95091] Решение: [0.49796, 1.39144]

7) Пример с граничными значениями:

```
system_id = 1
number_of_unknowns = 2
initial_approximations = [0.0, 0.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print("Решение:", result)

initial_approximations = [100.0, 100.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
print("Решение:", result)
```

Решение: [0.0, 0.0] Решение: [90.44315, 6541.43809]

8) Пример с исключительной ситуацией (недостаточное количество уравнений):

```
system_id = 5 # Недостаточное количество уравнений
number_of_unknowns = 1
initial_approximations = [1.0]
result = solve_by_fixed_point_iterations(system_id,
number_of_unknowns, initial_approximations)
```

### print(result)

[0.90469]

### Вывод

Метод простых итераций хорошо справляется с решением систем нелинейных уравнений на различных данных, но требует тщательного выбора начальных приближений и параметров для сходимости. По сравнению с методом Ньютона, он менее эффективен, но не требует вычисления якобиана. Однако метод не гарантирует абсолютную точность из-за численных ошибок, и его алгоритмическая сложность может быть высокой при большом количестве итераций.