

**Федеральное государственное автономное образовательное
учреждение высшего образования
«Национальный исследовательский университет
«Высшая школа экономики»**

Образовательная программа
«Прикладная математика»

**ОТЧЕТ
по лабораторной работе № 1**

По теме
«Теория погрешностей и машинная арифметика»

Выполнил
студент группы БПМ211
Кудряшов Максим Дмитриевич

Проверил
Брандышев Петр Евгеньевич

Москва - 2024

Содержание

1	Расчет погрешности частичных сумм ряда (№ 1.1.8)	2
1.1	Формулировка задания	2
1.2	Найдем сумму ряда аналитически	2
1.3	Найдем погрешности	2
1.3.1	Код на Python	2
1.3.2	Посчитанные данные	4
1.3.3	Визуализация посчитанных данных	4
2	Расчет погрешности матрицы (№ 1.9.2)	4
2.1	Формулировка	4
2.2	Теория	4
2.3	Код на Python	4
2.4	Вывод программы	5
2.5	Выводы	5
3	Нахождение машинного нуля (№ 1.6, 1.7)	6
3.1	Формулировка	6
3.2	Код на Python	6
3.3	Код на C++	7
3.4	Вывод кода на Python	8
3.5	Вывод кода на C++	8
3.6	Сравнение результатов	8

1 Расчет погрешности частичных сумм ряда (№ 1.1.8)

1.1 Формулировка задания

1. Найти сумму ряда S аналитически.

$$S = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{32}{n^2 + 9n + 20}$$

2. Найти частичные суммы ряда S_N при $N = 10, 10^2, 10^3, 10^4, 10^5$.

$$S_N = \sum_{n=0}^N \frac{32}{n^2 + 9n + 20}$$

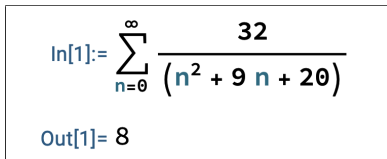
3. Вычислить погрешности для каждого N .

4. Вычислить количество значащих цифр для каждого N .

5. Построить гистограмму зависимости верных цифр результата от N .

1.2 Найдём сумму ряда аналитически

Посчитаем значение предела в Wolfram:



Итого $S = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{32}{n^2 + 9n + 20} = 8$

1.3 Найдём погрешности

Для различных значений N вычислим частичные суммы, погрешности и количество значащих цифр.

1.3.1 Код на Python

```

1  import pandas as pd
2
3
4  def calculateNum(n: int):
5      return 32 / (n ** 2 + 9 * n + 20)
6
7
8  def calculateSum(N: int):
9      s = 0
10     for n in range(N):
11         s += calculateNum(n)

```

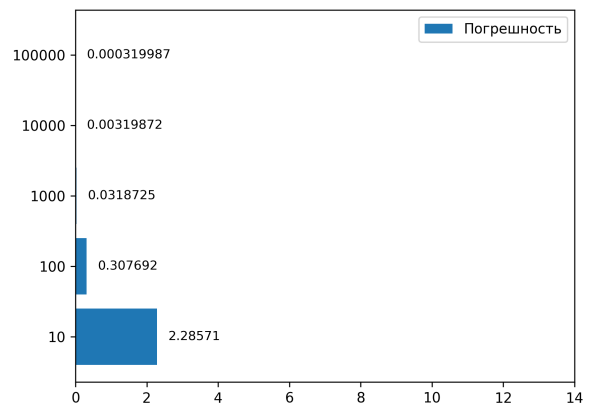
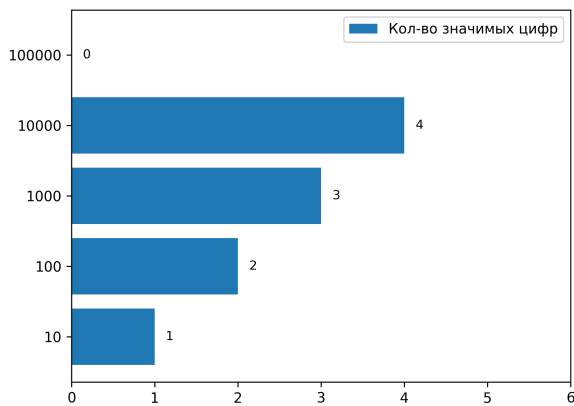
1.3 Найдем погрешности **РАСЧЕТ ПОГРЕШНОСТИ ЧАСТИЧНЫХ СУММ РЯДА** (№ 1.1.8)

```
12     return s
13
14
15 def calculateData():
16     N_list = [10 ** k for k in range(1, 6)]
17
18     sums = {}
19     errors = {}
20     digits = {}
21     exact_sum = 8
22
23     for N in N_list:
24         sums[N] = calculateSum(N)
25         errors[N] = abs(sums[N] - exact_sum)
26
27     for N in N_list:
28         digits[N] = 0
29         for i in range(0, 50):
30             order_of_error = 1 / (10 ** i)
31             if errors[N] <= order_of_error:
32                 digits[N] += 1
33             else:
34                 break
35
36     sums_list = []
37     errors_list = []
38     digits_list = []
39     for N in N_list:
40         sums_list.append(sums[N])
41         errors_list.append(errors[N])
42         digits_list.append(digits[N])
43
44     pd.options.display.float_format = '{:,.8f}'.format
45     df = pd.DataFrame({
46         'N': N_list,
47         "Значение": sums_list,
48         "Погрешность": errors_list,
49         "Число значащих цифр": digits_list
50     })
51     return df
52
53
54 df = calculateData()
55 print(df)
56 df.to_latex("table.tex")
```

1.3.2 Посчитанные данные

	N	Значение	Погрешность	Число значащих цифр
0	10	5.714286	2.285714	0
1	100	7.692308	0.307692	1
2	1000	7.968127	0.031873	2
3	10000	7.996801	0.003199	3
4	100000	7.999680	0.000320	4

1.3.3 Визуализация посчитанных данных



2 Расчет погрешности матрицы (№ 1.9.2)

2.1 Формулировка

Для матрицы A решить вопрос о существовании обратной матрицы в следующих случаях:

1. элементы матрицы заданы точно;
2. элементы матрицы заданы приближенно с относительной погрешностью $\alpha = 0.05$ и $\beta = 0.1$

$$A = \begin{pmatrix} 30 & 34 & 19 \\ 31.4 & 35.4 & 20 \\ 24 & 28 & 13 \end{pmatrix}$$

2.2 Теория

ДОПИСАТЬ ТЕОРИЮ, СКАЗАТЬ О ТЕОРЕМЕ

2.3 Код на Python

```

1 import numpy as np
2 from itertools import product
3
4
```

```

5 def is_inverse_matrix_exist(matrix: np.ndarray):
6     matrix_det = np.linalg.det(matrix)
7     print(f'Определитель без погрешности {matrix_det}')
8     print()
9
10
11 def is_inverse_matrix_exist_with_error(matrix: np.ndarray, delta: float):
12     matrix_dets = []
13     for sign in list(product([-1, 1], repeat=9)):
14         new_matrix = matrix * (1 + np.array(sign).reshape(3, 3) * delta)
15         matrix_dets.append(np.linalg.det(new_matrix))
16
17     min_det = np.min(matrix_dets)
18     max_det = np.max(matrix_dets)
19     print(f'Минимальное значение определителя = {min_det}')
20     print(f'Максимальное значение определителя = {max_det}')
21
22     if min_det < 0 < max_det:
23         print(f'При относительной погрешности {delta} определитель может обратиться в 0')
24     else:
25         print(f'При относительной погрешности {delta} определитель не может обратиться в 0')
26     print()
27
28
29 matrix = np.array([[30, 34, 19],
30                    [31.4, 35.4, 20],
31                    [24, 28, 13]])
32
33 is_inverse_matrix_exist(matrix)
34 is_inverse_matrix_exist_with_error(matrix, 0.05)
35 is_inverse_matrix_exist_with_error(matrix, 0.1)

```

2.4 Вывод программы

Определитель без погрешности 9.6000000000000069

Минимальное значение определителя = -984.87280000000016

Максимальное значение определителя = 1027.89900000000008

При относительной погрешности 0.05 определитель может обратиться в 0

Минимальное значение определителя = -2965.2384

Максимальное значение определителя = 3032.29599999999985

При относительной погрешности 0.1 определитель может обратиться в 0

2.5 Выводы

Если значения заданы точно, то определитель не равен 0, а следовательно существует обратная матрица.

Если элементы матрицы заданы приближенно с относительной погрешностью $\alpha = 0.05$ и $\beta = 0.1$, то определитель можно равняться нулю, значит обратная матрица может не существовать.

3 Нахождение машинного нуля (№ 1.6, 1.7)

3.1 Формулировка

Вычислить значения машинного нуля, машинной бесконечности, машинного эпсилон в режимах одинарной, двойной и расширенной точности на двух алгоритмических языках. Сравнить результаты.

3.2 Код на Python

```

1  import numpy as np
2
3
4  def print_zero(my_type):
5      k = 0
6      num = my_type(1)
7      while num != 0:
8          num = my_type(num / 2)
9          k += 1
10     print(my_type, f"машинный ноль = 2^{-k}")
11
12
13  def print_infinity(my_type):
14      k = 0
15      num = my_type(1)
16      while num != np.inf:
17          num = my_type(num * 2)
18          k += 1
19      print(my_type, f"машинная бесконечность = 2^{k}")
20
21
22  def print_epsilon(my_type):
23      k = 0
24      num = my_type(1)
25      while my_type(1.) + num > my_type(1.):
26          num = my_type(num / 2)
27          k += 1
28      print(my_type, f"машинное эпсилон = 2^{-k}")
29
30
31  for my_type in [np.single, np.double, np.longdouble]:
32      print_zero(my_type)
33      print_infinity(my_type)
34      print_epsilon(my_type)
35      print()

```

3.3 Код на C++

```
1  #include <iostream>
2  #include <cmath>
3
4  template <typename T>
5  void print_zero() {
6      int k = 0;
7      T num = static_cast<T>(1);
8      while (num != static_cast<T>(0)) {
9          num = static_cast<T>(num / 2);
10         k += 1;
11     }
12     std::cout << typeid(T).name() << " машинный ноль = 2^-" << k << std::endl;
13 }
14
15 template <typename T>
16 void print_infinity() {
17     int k = 0;
18     T num = static_cast<T>(1);
19     while (num < std::numeric_limits<T>::max()) {
20         num = static_cast<T>(num * 2);
21         k += 1;
22     }
23     std::cout << typeid(T).name() << " машинная бесконечность = 2^" << k << std::endl;
24 }
25
26 template <typename T>
27 void print_epsilon() {
28     int k = 0;
29     T num = static_cast<T>(1);
30     while (static_cast<T>(1.) + num > static_cast<T>(1.)) {
31         num = static_cast<T>(num / 2);
32         k += 1;
33     }
34     std::cout << typeid(T).name() << " машинное эpsilon = 2^-" << k << std::endl;
35 }
36
37 int main() {
38     print_zero<float>();
39     print_infinity<float>();
40     print_epsilon<float>();
41     std::cout << std::endl;
42
43     print_zero<double>();
44     print_infinity<double>();
45     print_epsilon<double>();
46     std::cout << std::endl;
47
48     print_zero<long double>();
```



```
49     print_infinity<long double>();  
50     print_epsilon<long double>();  
51     std::cout << std::endl;  
52  
53     return 0;  
54 }
```

3.4 Вывод кода на Python

```
<class 'numpy.float32'> машинный ноль = 2-150  
<class 'numpy.float32'> машинная бесконечность = 2128  
<class 'numpy.float32'> машинное эpsilon = 2-24  
  
<class 'numpy.float64'> машинный ноль = 2-1075  
<class 'numpy.float64'> машинная бесконечность = 21024  
<class 'numpy.float64'> машинное эpsilon = 2-53  
  
<class 'numpy.longdouble'> машинный ноль = 2-1075  
<class 'numpy.longdouble'> машинная бесконечность = 21024  
<class 'numpy.longdouble'> машинное эpsilon = 2-53
```

3.5 Вывод кода на C++

```
f машинный ноль = 2-150  
f машинная бесконечность = 2128  
f машинное эpsilon = 2-24  
  
d машинный ноль = 2-1075  
d машинная бесконечность = 21024  
d машинное эpsilon = 2-53  
  
e машинный ноль = 2-1075  
e машинная бесконечность = 21024  
e машинное эpsilon = 2-53
```

3.6 Сравнение результатов

Видно, что и машинный ноль, и машинное эpsilon, и машинная бесконечность совпадают для Python и для C++.