МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ НАЦІОНАЛЬНОМУ УНІВЕРСИТЕТІ "ЛЬВІВСЬКА ПОЛІТЕХНІКА"

Кафедра систем штучного інтелекту

Лабораторна робота №1 з дисципліни «Чисельні методи»

> Виконав: Студент групи ШІ-22 Михальчук Антон Перевірила: доцент кафедри СШІ Гентош Леся Ігорівна

Лабораторна робота № 1.

Тема: Метод Гауса для розв'язування систем лінійних алгебричних рівнянь.

Мета – засвоїти основні способи практичного використання методу Гауса.

Варіант 15

Постановка завдання

- Скласти програму, яка реалізує метод Гауса для розв'язування СЛАР з постовпцевим вибором головного елемента.
- Програма повинна обчислювати визначник.
- Додати модифікацію з вибором головного елемента з усієї невиключенної матриці.
- Перевірити виконання наданних завдань.
- Перевірити виконання для матриць n>1000.
- Знайти обчислювальну, просторову та часову складність.
- Перевірити на достовірність.
- Перевірити на точність.
- Перевірити на стійкість.

Код програмної реалізації

```
• • •
  1 import numpy as np
 3 n = 10000
 4 zero_percentage = 0.1
 5 input_id = 6
 7 random_mask = np.random.rand(n, n + 1)
 8 zero_mask = random_mask < zero_percentage</pre>
 9 matrix = np.random.uniform(-1000, 1000, size=(n, n + 1))
 10 matrix[zero_mask] = 0
 12 if n > 1000:
       np.savez_compressed(f"inputs/input{input_id}.npz", a=matrix[:, :n],
   b=matrix[:, n])
       print(f"Matrices saved to file inputs/input{input_id}.npz")
 15 else:
       with open(f"inputs/input{input_id}.txt", 'w') as f:
           f.write(f"{n}\n")
           np.savetxt(f, matrix)
       print(f"Matrix saved to file inputs/input{input_id}.txt")
```

create inputs.py

Генератор випадкових СЛАР з довільним параметром n та визначенням відсотку нульових елементів:

```
1 import warnings
2 import time
∃ import numpy as np
4 from gaussian import solve_gaussian
5 from data_handler import read_sole_data, method_evaluation,
  save_solution
7 np.seterr(divide='raise', invalid='raise')
8 warnings.simplefilter('error', RuntimeWarning)
9 input_id = 6
10 decimal_places = 60
11 pivoting_type = "full"
12 is_evaluate = True
14 def main():
      a, b = read_sole_data(input_id)
     if a is None or b is None:
          return
      start_time = time.time()
     x, det = solve_gaussian(a, b, type=pivoting_type,
  det_evaluation=is_evaluate)
     end time = time.time()
      execution_time = end_time - start_time
     if x is not None:
          if is_evaluate:
              method_evaluation(a, x, b, det, execution_time, input_id,
  pivoting_type, decimal_places)
         else:
              print(f"Execution time: {execution_time}\n")
      save_solution(x, input_id, pivoting_type, decimal_places)
32 if __name__ == '__main__':
      main()
```

main.py

У цьому файлі відбувається налаштування чисельного експерименту. Існує можливість обрати: метод (постовпцевий, чи повний вибір головного елементу) та чи проводити оцінку, чи лише видати обрахунок.

```
. .
      def solve_gaussian(a, b, type='partial', det_evaluation=True):
    print("Starting Gaussian elimination...")
                     for k in range(n - 1):
    if type == 'partial':
        pivot_row = np.argmax(np.abs(a[k:, k])) + k
                                    if pivot_row != k:
    a[[k, pivot_row]] = a[[pivot_row, k]]
    b[[k, pivot_row]] = b[[pivot_row, k]]
                            permutation_count += 1
elif type == 'full':
                                    if pivot_row != k:
   b[[k, pivot_row]] = b[[pivot_row, k]]
   a[[k, pivot_row]] = a[[pivot_row, k]]
                                    if a[k, pivot_col] != a[k, k]:
    a[:, [k, pivot_col]] = a[:, [pivot_col, k]]
    variable_order[[k, pivot_col]] = variable_order[[pivot_col, k]]
    permutation_count += 1
                            for i in range(k + 1, n):
    factor = a[i, k] / a[k, k]
    b[i] -= factor * b[k]
    a[i, k:] -= factor * a[k, k:]
                     print("Forward elimination finished.")
                     if det_evaluation:
    print("Calculating determinant...")
                           for i in range(n):
    det *= Decimal(a[i][i])
det *= (-1) ** permutation_count
                            print("Determinant calculated.")
                     print("Backward substitution...")
                     temp_x = np.zeros(n)
temp_x[n - 1] = b[n - 1] / a[n - 1, n - 1]
                     for k in range(n - 2, -1, -1): temp_x[k] = (b[k] - np.sum(a[k, k + 1:] * temp_x[k + 1:])) / a[k, k] \\ print("Solution found.")
              except (FloatingPointError, ZeroDivisionError):
    print("Error: Matrix is singular. No solution.")
    return None, 0
              print("Calculations finished.")
```

gaussian.py

Файл з функцією розв'язання СЛАР методом Гаусса з вибором режиму: постовпцевий та повний

```
2 from decimal import Decimal
 3 from gaussian import solve_gaussian
 4 import os
 6 def read_sole_data(input_id):
       npz_path = f"inputs/input{input_id}.npz"
       txt_path = f"inputs/input{input_id}.txt"
       try:
           if os.path.exists(npz_path):
               print(f"Reading data from file {npz_path}...")
               data = np.load(npz_path)
                   a = data['a']
                   b = data['b']
                   print("Data loaded successfully.")
                   return a, b
                   print("Error: NPZ file does not contain keys 'a' and 'b'.")
           elif os.path.exists(txt_path):
               print(f"Reading data from file {txt_path}...")
               full_data = np.genfromtxt(txt_path, skip_header=1, delimiter=None,
26 filling_values=f)ll_data.ndim < 2:
                   print("Error: Not enough data for matrix and vector.")
               a = full_data[:, :-1].copy()
               b = full_data[:, -1].copy()
               if a.shape[0] != a.shape[1] or a.shape[0] != b.shape[0]:
                   print("Error: dimensions do not match.")
               print("Data loaded successfully.")
               return a, b
               print("Error: Data file not found.")
       except Exception as error:
           print(f"Error reading file: {error}")
           return None, None
```

data_handler.py read_sole_data - функція для зчитування матриці A та вектора b з файлів формату .txt або .npz

```
• • •
  1 def {\sf method\_evaluation}({\sf a}, \, {\sf x}, \, {\sf b}, \, {\sf det}, \, {\sf execution\_time}, \, {\sf input\_id}, \, {\sf pivoting\_type}, \, {\sf decimal\_places}):
       print("Starting method evaluation...")
       print("Step 1: Calculating benchmark determinant (np.linalg.det)...")
           print("Benchmark determinant successfully calculated.")
       except RuntimeWarning as e:
           print(f"Error calculating benchmark determinant: {e}")
       print("Step 2: Calculating benchmark solution (np.linalg.solve)...")
           print("Benchmark solution successfully calculated.")
            print("Error: Matrix is singular. Cannot calculate benchmark solution.")
       print(f"Step 3: Opening file to write results: evaluations/evaluation{input_id}_{pivoting_type}.txt")
       with open(f"evaluations/evaluation{input_id}_{pivoting_type}.txt", 'w') as f:
            f.write(f"Execution time: {execution_time}\n")
            if det is not None:
                f.write(f"Determinant: {det:.{decimal_places}g}\n")
               det_benchmark = Decimal(str(det_benchmark))
                f.write(f"Benchmark determinant: {det_benchmark:.{decimal_places}q}\n")
               abs_error_det = abs(det - det_benchmark)
               rel_error_det = abs_error_det / abs(det_benchmark)
                f.write(f"Absolute error of determinant: {abs_error_det}\n")
                f.write(f"Relative error of determinant: {rel_error_det}\n")
               print("Step 4: Calculating stability error...")
                x_perturbed, det_perturbed = solve_gaussian(a, b_perturbed, type=pivoting_type,
 37 det_evaluationabalsey_error = np.linalg.norm(x_perturbed - x)
               print("Stability error calculated.")
           print("Step 5: Calculating condition number of matrix Cond(A)...")
           cond_a = np.linalg.cond(a.copy())
           f.write(f"Cond A: {cond_a}\n")
           print("Condition number calculated.")
           if x is not None and x_benchmark is not None:
                print("Step 6: Calculating solution errors (absolute and relative)...")
                f.write(f"Absolute error of solution: {abs_error_solution}\n")
                f.write(f"Relative error of solution: {rel_error_solution}\n")
                print("Solution errors calculated.")
```

data handler.py

method_evaluation - функція, що проводить оцінку метода, завдяки порівнянню похибки розв'язку з "золотим стандартом" відповідними методами бібліотеки numpy.

У файл evaluation записується дискримінант, абсолютна та відносна похибка дискримінанту, стійкість методу, абсолютна та відносна похибка розв'язків.

```
1 def save_solution(x, input_id, pivoting_type, decimal_places):
      n = len(x)
      output_dir = "outputs"
      os.makedirs(output_dir, exist_ok=True)
      if x is not None:
               npz_path = f"{output_dir}/output{input_id}_{pivoting_type}.npz"
               np.savez_compressed(npz_path, x=x)
               print(f"Solution saved to {npz_path}")
               txt_path = f"{output_dir}/output{input_id}_{pivoting_type}.txt"
               np.savetxt(txt_path, x, fmt=f'%.{decimal_places}g')
               print(f"Solution saved to {txt_path}")
      else:
           txt_path = f"{output_dir}/output{input_id}_{pivoting_type}.txt"
          with open(txt_path, 'w') as f:
               f.write("Matrix is singular.")
           print(f"Matrix is singular. Saved to {txt_path}")
```

data_handler.py save_solution – зберігає розв'язок у форматі .txt або .npz залежно від розміру СЛАР.

Аналіз чисельних експериментів

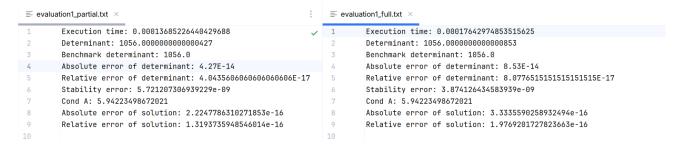
Перше завдання

≡ inp	ut1.txt				
1	4				
2	1	-4	-3	8	11.55
3	2	-6	-4	2	7.35
4	3	-8	1	-4	-3.35
5	4	2	2	-6	-4.55
6					

Розв'язок:

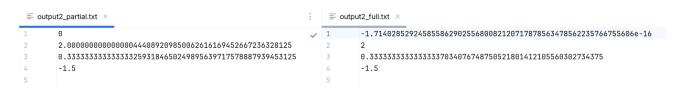


Оцінка:

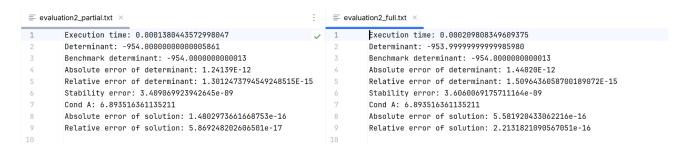


Друге завдання

Розв'язок:



Оцінка:

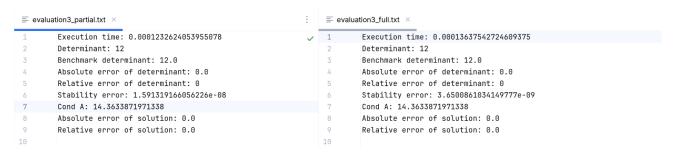


Третє завдання

Розв'язок:



Оцінка:



Четверте завдання

Розв'язок:



Метод визначив матрицю, як вироджену, після отримання ділення на 0. Вірно стверджувати, що якщо абсолютно найбільшим елементом у стовпці, або в невиключенній матриці ϵ нуль, то така матриця ϵ виродженою без ϵ диного розв'язку.

Обчислювальна складність методу Гауса:

Прямий хід:

$$\sum_{k=0}^{n-2} \sum_{i=k+1}^{n-1} 2(n-k) = \frac{2}{3}n(n+1)(n-1) = \frac{2}{3}n^3 - \frac{2}{3}n$$

Постовпцевий вибір:

$$\sum_{k=0}^{n-2} (n-k-1) = \frac{n^2}{2} - \frac{n}{2}$$

Повний вибір:

$$\sum_{k=0}^{n-2} (n-k-1)^2 = \frac{n^3}{3} - \frac{n^2}{2} + \frac{n}{6}$$

Зворотний хід:

$$\sum_{k=0}^{n-2} ((n-k) + (n-k-1)) = n^2 - 1$$

Обрахунок детермінанту:

$$n+2$$

Обчислювальна складність методу Гауса з постовпцевим вибором:

$$\frac{2}{3}n^3 + \frac{3n^2}{2} - \frac{n}{6}$$

Обчислювальна складність методу Гауса з повним вибором:

$$n^3 + \frac{n^2}{2} + \frac{n}{2}$$

Просторова складність методу Гауса:

Оригінальні матриця та вектор:

$$O(n^2) + O(n)$$

Копіювання матриці та вектора:

$$O(n^2) + O(n)$$

Допоміжні вектори: variable_order, temp_x, x:

$$O(n) + O(n) + O(n)$$

Загалом у байтах:

$$8n^2 + 8n + 8n^2 + 8n + 4n + 8n + 8n = 16n^2 + 36n$$

Часова складність методу Гауса:

$$T(n) = \tau f(n)$$

 τ можна знайти експериментально, порахуємо час виконання алгоритмів при n=1000:

При частковому виборі:

$$\tau = \frac{1.595668077468872}{\frac{2}{3}1000^3 + \frac{3 \cdot 1000^2}{2} - \frac{1000}{6}} = 2.3881294220360823e-09$$

При повному виборі:

$$\tau = \frac{\frac{2.378239870071411}{1000^3 + \frac{1000^2}{2} + \frac{1000}{2}}}{2} = 2.377050156468099e-09$$

Обчислення для n>1000:

Задля оптимізації вводу та виводу данних, було прийнято рішення, для усіх n>1000 генерувати вхідні данні в спеціальному форматі прz для коректної роботи з бібліотеками питру. Це дозволило розширити клас СЛАР які може розв'язати метод на доступній обчислювальній техніці, адже обробка данних з txt формату витрачала більше оперативної пам'яті, аніж було доступно.

Після оптимізації, можна зосередитися на тому, які ресурси потрібні саме для методу Гауса. Наразі доступно близько 16 гігабайтів оперативної пам'яті.

Прогнозоване обмеження на n:

$$16n^2 + 36n < 160000000000$$

3 чого виводимо, що приблизним обмеженням доступної оперативної пам'яті повинна бути СЛАР з розміром 31600.

Завдячуючи, часовій складності можна спрогнозувати, що обчислення такого СЛАР займе з частковим повним вибором близько 9 годин та 16 годин відповідно.

Проведемо експеримент з n=10000:

Прогнозоване використання пам'яті: $16 \cdot 10000^2 + 36 \cdot 10000 = 1600360000$ байт. ≈ 1.6 гб.

Прогнозаваний час (частковий): 17 хвилин.

Прогнозований час (повний): 31 хвилин.

Результати експерименту

Реальний час виконання виявився меншим за прогнозований 8 хвилин проти 17 та 20 хвилин проти 31. Однак, вдалося приблизно спрогнозувати використану оперативну пам'ять. Протягом всього виконання в середньому спостерігалася витрата 1.6 ГБ оперативної пам'яті:

Name	ID	CPU	Memory — Disk Rea
pycharm	6967	0.2 %	1.6 GB
python	13848	6.3 %	1.6 GB
gnome-shell	3164	0.5 %	255.0 MB
o chrome	4154	0.1 %	217.4 MB
📷 chrometype=renderercrashpad-handler-pi	4723	0.0 %	169.6 MB

Детермінант виявився більшим, аніж може дозволити утримувати тип float64, тому було прийнято рішення використати бібліотеку decimal для обрахунку чисел з довільною точністю. Однак, отриманий детермінант виявився астрономічної величини $\sim 10^{45212}$, через що зникає будь-яка можливість перевірити його на точність, адже бібліотека питру не може обрахувати такого розміру числа. Проте варто вказати те, що детермінанти отримані від двох методів майже збігаються.

Для аналізу на достовірність та точність було використано бібліотеку мови програмування python - numpy. Вона є достовірним "золотим стандартом", що має підтверджену подвійну точність згідно стандарту IEEE 754.

Аналіз на достовірність:

Абсолютні та відносні похибки були обчислені через другу норму різниці між нашим розв'язком та розв'язком, отриманим за допомогою NumPy. Такі похибки свідчать про достовірність чисельного розв'язку. Варто зауважити, що вдвічі швидший частковий метод дав менші помилки, аніж складніший повний метод.

Аналіз на точність:

Відносні похибки знаходяться на рівні очікуваної точності для precision і повністю узгоджуються з оцінкою через умову матриці.

$$\delta a < cond(A)\varepsilon_{mach} \approx 9.45 \cdot 10^4 \cdot 1.11 \times 10^{-16} \approx 1.049 \cdot 10^{-11}$$

Відносна похибка часткового методу: $7.442 \cdot 10^{-12} < 1.049 \cdot 10^{-11}$ Відносна похибка повного методу: $2.269 \cdot 10^{-11} \approx 1.049 \cdot 10^{-11}$

Це підтверджує, що метод Гаусса дав високоточний розв'язок.

Аналіз на стійкість:

Стійкість оцінювалася як друга норма різниці між нашим розв'язком та розв'язком для модифікованих вхідних даних з доданим малим шумом.

Метод повного вибору виявився дещо стійкішим, аніж метод часткового вибору.

Різниця між розв'язками у 9 цифр після коми демонструє, що метод зберігає числову стійкість щодо невеликих варіацій у вхідних даних, і його похибки відповідають передбачуваним оцінкам за умовою числової задачі.

Висновки

1. Досягнення мети та реалізація

Мета роботи (засвоєння способів практичного використання методу Гауса) успішно досягнута шляхом реалізації програми, що розв'язує СЛАР з використанням двох модифікацій: постовпцевого та повного вибору головного елемента.

Реалізація: Успішно створено модульний програмний комплекс (create_inputs.py, main.py, gaussian.py, data_handler.py) для генерації, розв'язання та оцінки СЛАР.

Визначник: Програма коректно обчислює визначник, навіть для матриць великого розміру, використовуючи бібліотеку decimal для обробки чисел астрономічної величини (напр., ~1045212).

2. Аналіз складності та продуктивності

Було проведено детальний аналіз складності та чисельні експерименти на великих матрицях (n=10000).

Обчислювальна складність: Теоретично підтверджено, що обидві модифікації методу Гауса мають кубічну складність

Просторова складність: Визначено як $O(n^2)$, а прогнозована потреба в пам'яті (напр., $\approx 1.6 \ \Gamma Б$ для n=10000) підтвердилася експериментально.

Часова складність: Експерименти з n=10000 показали, що реальний час виконання виявився меншим за прогнозований, підтверджуючи ефективність реалізації:

Постовпцевий вибір: ≈8 хвилин (прогноз: 17 хвилин).

Повний вибір: ≈20 хвилин (прогноз: 31 хвилина).

3. Аналіз достовірності, точності та стійкості

Оцінка якості розв'язку проводилась із застосуванням бібліотеки NumPy як "золотого стандарту".

Достовірність та Точність:

Метод Гауса дав високоточний розв'язок, оскільки відносні похибки знаходяться на рівні очікуваної точності. Парадоксально, але швидший постовпцевий метод показав меншу відносну похибку (7.442·10–12) порівняно з повним методом (2.269·10–11). Це свідчить про високу якість реалізації часткового вибору для тестових матриць.

Стійкість:

Обидва методи демонструють числову стійкість щодо невеликих варіацій у вхідних даних (шуму).

Метод повного вибору виявився дещо стійкішим, що відповідає теоретичним очікуванням, хоча й поступається частковому методу в точності для даного набору тестів.