# Содержание

1	Час	сть А	2
	1.1	Алгоритм IOM(m)	2
	1.2	Реализация IOM(m) на Python	2
	1.3	Решение системы проекционным методом	4
<b>2</b>	Часть Б		
	2.1	Реализация IOM(m) на Python. Матрично-векторный подход	4
	2.2	Вычислительные эксперименты	7
		2.2.1 Тесты. Параболоид	
		2.2.2 Тесты. Квадратично-линейная функция	8
		2.2.3 Тесты. Индивидуальная функция	8
3	Прі	иложение	Ç

### 1 Часть А

Реализуйте указанный ниже проекционый метод решения СЛАУ и найдите решение системы Ax = b из ЛР1. При этом матрица A должна храниться в памяти ЭВМ (и задаваться, например, в форме массива в программе).

# 1.1 Алгоритм ІОМ(т)

```
1. Вычислить r_0 := b - Ax_0, \, \beta := ||r_0||_2, \, v_1 := r_0/\beta
2. For j = 1, 2, \dots, m
3.
         Вычислить w_i := Av_i
         For i = \max\{1, j - k + 1\} \dots j
4.
              h_{i,j} := (w_i, v_i)
5.
              w_i := w_i - h_{i,j}v_i
6.
7.
         EndFor
         Вычислить h_{j+1,j} := ||w_j||_2
8.
         If h_{j+1,j}=0 then положить m:=j и выйти из цикла \mathbf{EndIf}
9.
         Вычислить v_{j+1} := w_j/h_{j+1,j}
10.
11. EndFor
```

12. Преобразовать матрицу H (порядка m), исключив из нее поддиагональ.

Выполнить соответствующие преобразования с вектором  $g = \beta e_1$ 

- 13. Решить треугольную СЛАУ Hy=g порядка m
- 14. Вычислить  $x_m = x_0 + \sum_{i=1}^m y_i v_i$
- 15. **If** качество приближения удовлетворительное **then** выход
- 16. Положить  $x_0 = x_m$ , вернуться в шагу 1.

# 1.2 Реализация IOM(m) на Python

```
V[:, 0] = r0 / beta # первый базисный вектор
10
            \rightarrow пространства K
           for j in range(1, m + 1):
11
               omega_j = np.dot(A, V[:, j - 1]) # базисный вектор
12
                \hookrightarrow пространства L
               for i in range(\max(1, j - k + 1), j + 1):
13
                   H[i - 1][j - 1] = np.dot(np.transpose(omega_j),
14
                    \rightarrow V[:, i - 1]) # вычисление коэффициента
                    → opm-uuu
                   omega_j = omega_j - H[i - 1][j - 1] * V[:, i - 1]
15
                        # орт-ция очередного базисного вектора про-ва
                       L
               H[j][j-1] = LinAl.norm(omega_j) # норма орт-го
16
                → вектора
               if abs(H[j][j-1]) < 10 ** (-8):
17
                   m = j
                   break
               V[:, j] = omega_j / H[j][j - 1] # вычисление
                → следующего вектора про-ва К
           e_1 = np.zeros(m + 1) \# opm
           e_1[0] = 1
           g = beta * e_1  # вектор правой части вспопогательной
            \rightarrow CJIAY
           H = np.c_{[H, g]} # добавление к матрице системы правой
24
            → части
           H = givens(H, m + 1) # зануляем поддиагональ вращениями
25
            → Гивенса
           g = H[:m, m]
                          # перезаписываем измененую правую часть
26
           H = np.delete(np.delete(H, m, 1), m, 0) # ydansem вектор
27
            → правой части из системы
           y = Gauss_back_step(H, g, m)
                                          # обратный ход метода
28
            → Γayca
           # Уточнение решения
29
           sumyivi = np.zeros(N) # уточняющий вектор
30
           for i in range(m):
31
               sumyivi += y[i] * V[:, i] # вычисление уточняющего
32
                → вектора
           solution = x0 + sumyivi # уточнение
33
           r0 = vec_b - np.dot(A, solution) # вычисление вектора
            → начальной невязки
           x0 = solution
                          # изменение начального приближения
35
       return solution
```

#### 1.3 Решение системы проекционным методом

$$A_{4\times4} = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 0.5 & 0 \\ 1 & 4 & 1 & 0.5 \\ 0.5 & 1 & 4 & 1 \\ 0 & 0.5 & 1 & 4 \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 4 \\ 1.5 \\ 1.5 \\ 4 \end{pmatrix}$$
 (1)

 $x = \begin{bmatrix} 1.000000000\text{e} + 00 & 5.85306487\text{e} - 15 & 5.83677963\text{e} - 15 & 1.000000000\text{e} + 00 \end{bmatrix}$   $||r||_2 = 1.4023659425114338\text{e} - 13$ 

# 2 Часть Б

В реализованной процедуре проекционого метода измените реализацию матрично-векторного умножения на случай матрицы системы (\*) (см. приложение).

Для задачи (\*) (см. приложение) необходимо иметь возможность задавать произвольные размеры прямоугольной области  $\Omega$  и разные (не обязательно равные) шаги  $h_x$  и  $h_y$ . Функции f(x,y) и g(x,y) следует задавать в коде программы (и изменять с последующей перекомпиляцией).

Расчет следует провести для СЛАУ как можно большего порядка и предусмотреть фиксацию времени, затраченного непосредственно на решение системы.

Решение  $\{u_{ij}\}$  визуализируйте в виде двумерного поля температур.

# 2.1 Реализация IOM(m) на Python. Матрично-векторный подход.

```
Ap[i][j] += v1_func(i, j) * (p[i + 1][j] -
11
                        p[i][j]) / h_x
                if v2_func(i, j) > 0:
12
                    Ap[i][j] += v2\_func(i, j) * (p[i][j] - p[i][j -
13
                        1]) / h_y
                else:
14
                    Ap[i][j] += v2\_func(i, j) * (p[i][j + 1] -
15
                        p[i][j]) / h_y
       return Ap
16
17
18
   # скалярное произведение вектор-матриц
   def Scr(a, b):
20
       sum = 0
21
       for i in range(a.shape[0]):
           for j in range(a.shape[1]):
                sum += a[i][j] * b[i][j]
       return sum
25
26
27
   # задание правой части
   B2 = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1))
   for i in range(Ny + 1):
       B2[0][i] = g_func(0, i)
31
       B2[Nx][i] = g_func(Nx, i)
32
   for i in range (Nx + 1):
33
       B2[i][0] = g_func(i, 0)
34
       B2[i][Ny] = g_func(i, Ny)
35
   for i in range(1, Nx):
       for j in range(1, Ny):
37
           B2[i][j] = f_func(i, j)
38
39
40
   def IOM_m(vec_b, m):
41
       solution = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1))
42
               # количество векторов, к которым будет ортогонален
43
        → очередной вектор
       x0 = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1))
                                           # Начальное приближение
44
       # задание краевых значений
45
       for ik in range(Ny + 1):
           x0[0][ik] = g_func(0, ik)
           x0[Nx][ik] = g_func(Nx, ik)
       for jk in range(Nx + 1):
49
```

```
x0[jk][0] = g_func(jk, 0)
50
           x0[jk][Ny] = g_func(jk, Ny)
51
       r0 = vec_b - multA(x0) # вектор начальной невязки
52
       while abs(LA.norm(r0)) > 10 ** (-8):
53
           V = np.zeros((Nx + 1, (m + 1) * (Ny + 1))) # mampuya
54
            \hookrightarrow базисных векторов из пространства K
           H = np.zeros((m + 1, m)) # матрица коэффициентов
55
               ортогонализации
           r0 = vec_b - multA(x0) # вектор начальной невязки
56
           beta = LA.norm(r0) # норма начальной невязки
57
           V[:, :Ny + 1] = r0 / beta # первый базисный вектор
              пространства К
           for j in range(1, m + 1):
               omega_j = multA(V[:, (j - 1) * (Ny + 1): j * (Ny + 1))
                _{
ightarrow} 1)]) # базисный вектор пространства L
               for i in range(\max(1, j - k + 1), j + 1):
                    H[i - 1][j - 1] = Scr(omega_j,
                                           V[:, (i - 1) * (Ny + 1): i
63
                                            \star * (Ny + 1)]) #
                                              вычисление коэффициента
                                            → opm-uuu
                    omega_j = omega_j - H[i - 1][j - 1] * V[:, (i - 1)]
64
                       1) * (Ny + 1): i * (
                                 Ny + 1)] # орт-ция очередного
65

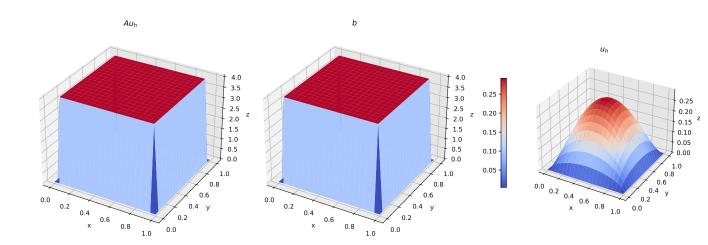
ightarrow базисного вектора про-ва L
               H[j][j-1] = LA.norm(omega_j) # норма орт-го
66
                → вектора
               if abs(H[j][j-1]) < 10 ** (-8):
67
                    m = j
68
                    break
69
               V[:, j * (Ny + 1): (j + 1) * (Ny + 1)] = omega_j /
70
                \rightarrow H[j][j-1] # вычисление следующего вектора
                → про-ва К
           e_1 = np.zeros(m + 1) # opm
71
           e_1[0] = 1
72
           g = beta * e_1  # вектор правой части вспопогательной
73
            ∽ СЛАУ
           H = np.c_[H, g] # добавление к матрице системы правой
74
            \hookrightarrow \textit{vacmu}
           H = givens(H, m + 1) # зануляем поддиагональ вращениями
            → Гивенса
           g = H[:m, m] # перезаписываем измененую правую часть
76
```

```
H = np.delete(np.delete(H, m, 1), m, 0) # ydansem вектор
77
             правой части из системы
          y = Gauss_back_step(H, g, m) # обратный ход метода
78
           → Γayca
           # Уточнение решения
79
          sumyivi = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1)) # уточняющий
80
               вектор
          for f in range(1, m + 1):
81
               sumyivi += y[f - 1] * V[:, (f - 1) * (Ny + 1): f *
82
               ¬ (Ny + 1)] # вычисление уточняющего вектора
          solution = x0 + sumyivi # ymoчнение
83
          r0 = vec_b - multA(solution) # вычисление вектора
               начальной невязки
          x0 = solution # изменение начального приближения
      return solution, r0
```

# 2.2 Вычислительные эксперименты

#### 2.2.1 Тесты. Параболоид.

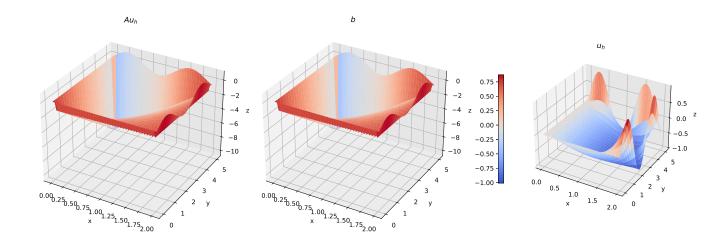
$$h_x = 0.1, h_y = 0.1$$
  
 $Nx = 20, Ny = 20$   
 $Pe = 1$   
 $u = 1 - (x - 1)^2 - (y - 2)^2$   
 $g = 0$   
 $f = 4$   
 $v_1 = 0, v_2 = 0$ 



$$||r||_2 \approx 9.23 \cdot 10^{-9}$$
$$time \approx 2.22$$

#### 2.2.2 Тесты. Квадратично-линейная функция.

$$h_x = 0.1, h_y = 0.05$$
  
 $Nx = 50, Ny = 40$   
 $Pe = 1$   
 $u = \frac{1}{2}x^2 - \frac{1}{2}y$   
 $g = \sin(xy)$   
 $f = -1 + xy - 2x$   
 $v_1 = y - 1, v_2 = 2x$ 



$$||r||_2 \approx 8.8 \cdot 10^{-9}$$
 
$$time \approx 24.73$$

# 2.2.3 Тесты. Индивидуальная функция.

$$h_x = 0.1, h_y = 0.05$$

$$Nx = 50, Ny = 50$$

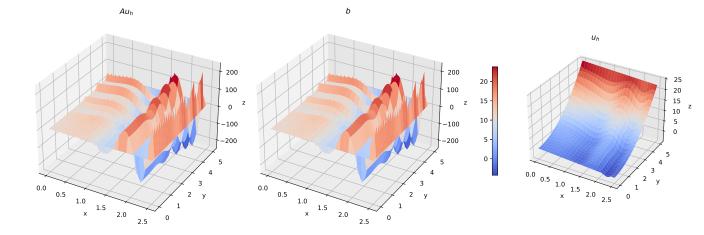
$$Pe = 1$$

$$u = \sin(x^2) + 2\cos(2y^2)$$

$$g = x^2 - y$$

$$f = 4x^2\sin(x^2) - 2\cos(x^2) + 8\sin(2y^2) + 32y^2\cos(2y^2)$$

$$v_1 = 4y\sin(2y^2), v_2 = x\cos(x^2)$$



 $||r||_2 \approx 8.92 \cdot 10^{-9}$  $time \approx 173.3$ 

# 3 Приложение

#### Программа к части А.

```
import numpy as np
  import numpy.linalg as LinAl
  import pandas as pd
  import matplotlib as plt
  num_list_group = 3 # номер в списке группы
  N = 4 # размерность системы
  K = N # полуширина ленты
  A = np.zeros((N, N)) # матрица A системы
  elmin = max(N, 10) # элемент главной диагонали
   # формируем матрицу А
  for i in range(N):
12
       for j in range(N):
13
           if i == j:
14
               A[i][j] = elmin
15
           if 0 \le i + j \le N - 1 and 1 \le j \le K:
16
               A[i][i + j] = 1 / j
17
           if 0 \le i - j \le N - 1 and 1 \le j \le K:
18
               A[i][i - j] = 1 / j
19
  x = np.zeros(N) # вектор решения
20
   # формируем вектор решения
  for i in range(N):
       if i == 0 or i == N - 1 or (i == num_list_group and 1 <=
           num_list_group < N - 1) or (</pre>
```

```
i == (N - 1) - 2 * num_list_group and 1 <= (N - 1) -
24
                 \rightarrow 2 * num_list_group < N - 1):
           x[i] = 1
25
   B = np.zeros(N) # вектор правой части
26
   # формируем вектор правой части
27
   B = np.dot(A, x)
28
29
30
   def givens(A, N):
31
       for 1 in range(N - 1):
32
            for i in range(N - 1, 0 + 1, -1):
33
                j = i - 1
34
                if A[i][1] != 0:
                    alem = A[j][1]
36
                    belem = A[i][1]
                    if np.abs(belem) > np.abs(alem):
                         tau = alem / belem
                         S = 1 / np.sqrt(1 + tau ** 2)
40
                         C = S * tau
41
                    else:
42
                         tau = belem / alem
43
                         C = 1 / np.sqrt(1 + tau ** 2)
44
                         S = C * tau
45
                    A[i], A[j] = A[i] * C - A[j] * S, A[j] * C + A[i]
46
                        * S
       return A
47
48
49
   def Gauss_back_step(A, B, N):
50
       sol = np.zeros(N)
51
       for i in range(N - 1, -1, -1):
52
            s = 0
53
            if i == N - 1:
54
                sol[i] = B[i] / A[i][i]
            else:
                for j in range(i + 1, N, 1):
                    s += A[i][j] * sol[j]
                sol[i] = (B[i] - s) / A[i][i]
       return sol
60
   def IOM_m(matr_A, vec_b, m):
```

```
{\bf k} = 1 # количество векторов, к которым будет ортогонален
       → очередной вектор
       x0 = np.zeros(N) # Начальное приближение
       r0 = vec_b - np.dot(matr_A, x0) # вектор начальной невязки
66
       while abs(LinAl.norm(r0)) > 10 ** (-12):
67
           V = np.zeros((N, m + 1)) # матрица базисных векторов из
68
           \hookrightarrow пространства K
           H = np.zeros((m + 1, m)) # матрица коэффициентов
           → ортогонализации
           r0 = vec_b - np.dot(matr_A, x0)
70
           beta = LinAl.norm(r0) # норма начальной невязки
71
           V[:, 0] = r0 / beta # первый базисный вектор
           → пространства К
           for j in range(1, m + 1):
               omega_j = np.dot(A, V[:, j - 1]) # базисный вектор
                \hookrightarrow пространства L
               for i in range(\max(1, j - k + 1), j + 1):
                   H[i - 1][j - 1] = np.dot(np.transpose(omega_j),
                    \rightarrow V[:, i - 1]) # вычисление коэффициента
                       орт-ции
                   omega_j = omega_j - H[i - 1][j - 1] * V[:, i - 1]
77
                       # орт-ция очередного базисного вектора про-ва
                      L
               H[j][j-1] = LinAl.norm(omega_j) # норма орт-го
78
                → вектора
               if abs(H[j][j-1]) < 10 ** (-8):
79
                   m = j
80
                   break
81
               V[:, j] = omega_j / H[j][j - 1] # вычисление
82
                → следующего вектора про-ва К
           e_1 = np.zeros(m + 1) # opm
83
           e_1[0] = 1
84
           g = beta * e_1  # вектор правой части вспопогательной
85
                           # добавление к матрице системы правой
           H = np.c_{H, g}
               части
           H = givens(H, m + 1) # зануляем поддиагональ вращениями
87
               Гивенса
           g = H[:m, m]
                         # перезаписываем измененую правую часть
           H = np.delete(np.delete(H, m, 1), m, 0) # ydansem вектор
            → правой части из системы
           y = Gauss_back_step(H, g, m) # обратный ход метода
            → Γayca
```

```
# Уточнение решения
91
           sumyivi = np.zeros(N) # уточняющий вектор
92
           for i in range(m):
93
               sumyivi += y[i] * V[:, i] # вычисление уточняющего
94
                → вектора
                                    # уточнение
           solution = x0 + sumyivi
           r0 = vec_b - np.dot(A, solution) # вычисление вектора
96
              начальной невязки
           x0 = solution
                            # изменение начального приближения
97
       return solution, r0
99
100
   sol, nv = IOM_m(A, B, 2)
   print('Решение - ', sol)
   print('Невязка - ', LinAl.norm(nv))
```

#### Программа к части Б.

```
import numpy as np
  import numpy.linalg as LA
  import matplotlib.pyplot as plt
  from matplotlib import cm
  import time
  h_x = 0.1
  h_y = 0.1
  Nx = 40
  Ny = 40
  Pe = 1
12
  # Тест №1 - параболоид
  \# test = 1
  # Тест №2 - квадратично-линейная функция
  \# test = 2
  # Тест №3 - Индивидульаная функция
  test = 3
  # -----
21
22
  def u_func(i, j):
      x = i * h_x
```

```
y = j * h_y
25
       match test:
26
            case 1:
27
                return 1 - ((x - 1) ** 2) - ((y - 2) ** 2)
28
            case 2:
29
                return 0.5 * x ** 2 - 0.5 * y
30
            case 3:
31
                return np.\sin(x ** 2) + 2 * np.\cos(2 * y ** 2)
32
33
34
   def g_func(i, j):
       x = i * h_x
36
       y = j * h_y
37
       match test:
            case 1:
                return 0
            case 2:
                return np.sin(x * y)
42
            case 3:
                return x ** 2 - y
44
45
46
   def f_func(i, j):
       x = i * h_x
48
       y = j * h_y
49
       match test:
50
            case 1:
51
                return 4
52
            case 2:
53
                return -1 + x * y - 2 * x
            case 3:
55
                return 4 * x ** 2 * np.sin(x ** 2) - 2 * np.cos(x **
56
                     (2) + 8 * np.sin(2 * y ** 2) + 32 * y ** 2 *
                     np.cos(
                     2 * y ** 2)
57
58
   def v1_func(i, j):
60
       x = i * h_x
61
       y = j * h_y
       match test:
            case 1:
                return 0
```

```
case 2:
66
                 return y - 1
67
            case 3:
68
                 return 4 * y * np.sin(2 * y ** 2)
69
70
71
   def v2_func(i, j):
        x = i * h_x
73
        y = j * h_y
74
       match test:
75
            case 1:
76
                 return 0
77
            case 2:
                 return 2 * x
            case 3:
                 return x * np.cos(x ** 2)
83
   def solve_of_task(U):
        trsol = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1))
85
        for i in range(1, Nx):
86
            for j in range(1, Ny):
87
                 trsol[i][j] = U(i, j)
88
        return trsol
89
90
91
   def givens(A, N):
92
        for 1 in range(N - 1):
93
            for i in range(N - 1, 0 + 1, -1):
94
                 j = i - 1
95
                 if A[i][1] != 0:
96
                     alem = A[j][1]
97
                     belem = A[i][1]
98
                     if np.abs(belem) > np.abs(alem):
99
                          tau = alem / belem
100
                          S = 1 / np.sqrt(1 + tau ** 2)
101
                          C = S * tau
102
                     else:
103
                          tau = belem / alem
104
                          C = 1 / np.sqrt(1 + tau ** 2)
105
                          S = C * tau
                     A[i], A[j] = A[i] * C - A[j] * S, A[j] * C + A[i]
107
                      → * S
```

```
return A
108
109
110
   def Gauss_back_step(A, B, N):
111
        sol = np.zeros(N)
112
        for i in range(N - 1, -1, -1):
113
            s = 0
114
            if i == N - 1:
115
                 sol[i] = B[i] / A[i][i]
116
            else:
117
                 for j in range(i + 1, N, 1):
118
                     s += A[i][j] * sol[j]
119
                 sol[i] = (B[i] - s) / A[i][i]
120
        return sol
121
122
123
   # произведение матрицы системы А на произвольный массив р
   def multA(p):
125
        Ap = np.copy(p)
126
        for i in range(1, Ap.shape[0] - 1):
127
            for j in range(1, Ap.shape[1] - 1):
128
                 Ap[i][j] = -1 / Pe * ((p[i - 1][j] - 2 * p[i][j] +
129
                    p[i + 1][j]) / h_x ** 2 + (
                          p[i][j-1]-2*p[i][j]+p[i][j+1])/
130
                           \rightarrow h_y ** 2)
                 if v1_func(i, j) > 0:
131
                     Ap[i][j] += v1_func(i, j) * (p[i][j] - p[i -
132
                          1][j]) / h_x
                 else:
133
                     Ap[i][j] += v1_func(i, j) * (p[i + 1][j] -
134
                      \rightarrow p[i][j]) / h_x
                 if v2_func(i, j) > 0:
135
                     Ap[i][j] += v2_func(i, j) * (p[i][j] - p[i][j -
136
                          1]) / h_y
                 else:
137
                     Ap[i][j] += v2\_func(i, j) * (p[i][j + 1] -
138
                      \rightarrow p[i][j]) / h_y
        return Ap
139
140
141
   # скалярное произведение вектор-матриц
142
   def Scr(a, b):
143
        sum = 0
144
```

```
for i in range(a.shape[0]):
145
            for j in range(a.shape[1]):
146
                sum += a[i][j] * b[i][j]
147
       return sum
148
149
150
   # задание правой части
151
   B2 = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1))
152
   for i in range(Ny + 1):
153
       B2[0][i] = g_func(0, i)
154
       B2[Nx][i] = g_func(Nx, i)
155
   for i in range(Nx + 1):
156
       B2[i][0] = g_func(i, 0)
157
       B2[i][Ny] = g_func(i, Ny)
   for i in range(1, Nx):
       for j in range(1, Ny):
            B2[i][j] = f_func(i, j)
161
162
163
   def IOM_m(vec_b, m):
164
       solution = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1))
165
       k = 1
               # количество векторов, к которым будет ортогонален
166
            очередной вектор
       x0 = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1))
                                            # Начальное приближение
167
       # задание краевых значений
168
       for ik in range(Ny + 1):
169
            x0[0][ik] = g_func(0, ik)
170
            x0[Nx][ik] = g_func(Nx, ik)
171
       for jk in range(Nx + 1):
172
            x0[jk][0] = g_func(jk, 0)
173
            x0[jk][Ny] = g_func(jk, Ny)
174
                                 # вектор начальной невязки
       r0 = vec_b - multA(x0)
175
       while abs(LA.norm(r0)) > 10 ** (-8):
176
            V = np.zeros((Nx + 1, (m + 1) * (Ny + 1)))
                                                             # матрица
177
                базисных векторов из пространства К
            H = np.zeros((m + 1, m))
                                        # матрица коэффициентов
178
                ортогонализации
            r0 = vec_b - multA(x0)
                                      # вектор начальной невязки
179
            beta = LA.norm(r0)
                                  # норма начальной невязки
180
            V[:, :Ny + 1] = r0 / beta
                                         # первый базисный вектор
181
                пространства К
            for j in range(1, m + 1):
182
```

```
omega_j = multA(V[:, (j - 1) * (Ny + 1): j * (Ny + 1))
183
                _{
ightarrow} 1)]) # базисный вектор пространства L
               for i in range(\max(1, j - k + 1), j + 1):
184
                    H[i - 1][j - 1] = Scr(omega_j,
185
                                           V[:, (i - 1) * (Ny + 1): i
186
                                            \star * (Ny + 1)]) #
                                               вычисление коэффициента
                                               орт-ции
                    omega_j = omega_j - H[i - 1][j - 1] * V[:, (i - 1)]
187
                       1) * (Ny + 1): i * (
                                 Ny + 1)] # орт-ция очередного
188
                                 → базисного вектора про-ва L
               H[j][j-1] = LA.norm(omega_j) # норма орт-го
189
                   вектора
                if abs(H[j][j-1]) < 10 ** (-8):
190
                    m = j
                    break
               V[:, j * (Ny + 1): (j + 1) * (Ny + 1)] = omega_j /
193
                \rightarrow H[j][j-1] # вычисление следующего вектора
                   про-ва К
           e_1 = np.zeros(m + 1) # opm
194
           e 1[0] = 1
195
           g = beta * e_1  # вектор правой части вспопогательной
196
               СЛАУ
           H = np.c_[H, g] # добавление к матрице системы правой
197
           H = givens(H, m + 1) # зануляем поддиагональ вращениями
198
            → Гивенса
           g = H[:m, m] # перезаписываем измененую правую часть
199
           H = np.delete(np.delete(H, m, 1), m, 0) # ydansem вектор
200
            → правой части из системы
           y = Gauss_back_step(H, g, m)
                                          # обратный ход метода
201
            → Γayca
            # Уточнение решения
202
           sumyivi = np.zeros((Nx + 1, Ny + 1)) # уточняющий
203
            → вектор
           for f in range(1, m + 1):
204
                sumyivi += y[f - 1] * V[:, (f - 1) * (Ny + 1): f *
205
                    (Ny + 1)] # вычисление уточняющего вектора
           solution = x0 + sumyivi # ymovhehue
206
           r0 = vec_b - multA(solution) # вычисление вектора
207
               начальной невязки
           x0 = solution # изменение начального приближения
208
```

```
print(LA.norm(r0))
209
       return solution, r0
210
211
212
   ts = time.time()
213
   lol, nev = IOM_m(B2, 3)
214
   tf = time.time()
215
   print('Время = ', tf - ts)
216
   print('Hebsska = ', LA.norm(nev))
217
   t = np.linspace(0, Nx * h_x, Nx + 1)
218
   y = np.linspace(0, Ny * h_y, Ny + 1)
219
   x_grid, y_grid = np.meshgrid(y, t)
220
   fig = plt.figure(figsize=(15, 5))
221
   ax = plt.subplot(131, projection='3d')
222
   ax.set_title(r'$Au_h$')
223
   ax.set_xlabel(r'x')
224
   ax.set_ylabel(r'y')
225
   ax.set_zlabel(r'z')
226
   ax1 = plt.subplot(132, projection='3d')
227
   ax2 = plt.subplot(133, projection='3d')
228
   ax1.set_title(r'$b$')
229
   ax1.set_xlabel(r'x')
230
   ax1.set_ylabel(r'y')
231
   ax1.set_zlabel(r'z')
232
   surf = ax.plot_surface(x_grid, y_grid, multA(lol),
233
       cmap=cm.coolwarm,
                             linewidth=0, antialiased=False,
234
                                 label=r'$\|r\|$')
   surf1 = ax1.plot_surface(x_grid, y_grid, B2, cmap=cm.coolwarm,
235
                               linewidth=0, antialiased=False)
236
   ax2.set title(r'$u h$')
237
   ax2.set_xlabel(r'x')
238
   ax2.set_ylabel(r'y')
239
   ax2.set_zlabel(r'z')
240
   surf2 = ax2.plot_surface(x_grid, y_grid, lol, cmap=cm.coolwarm,
241
                               linewidth=0, antialiased=False)
242
   fig.colorbar(surf2, shrink=0.5, location='left')
243
   plt.show()
```

#### Задача конвекции-диффузии

Рассмотрим классическую задачу конвекции – диффузии

$$\begin{cases} -\frac{1}{Pe} \left( \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} \right) + v_1 \frac{\partial u}{\partial x} + v_2 \frac{\partial u}{\partial y} = f, \\ u|_{\partial\Omega} = g \end{cases}$$

в прямоугольной области  $\Omega = \{(x,y) \in \mathbb{R}^2 | 0 < x < X, 0 < y < Y\}$ . Здесь  $v = (v_1(x,y), v_2(x,y))^T$  – заданный вектор скорости, Pe – безразмерный параметр (число Пекле). Искомой является температура u = u(x,y).

Для численного решения задачи заменим область непрерывного изменения аргументов  $\Omega$  конечномерной сеткой, а производные, входящие в уравнение, их разностными аппроксимациями. В результате получим систему сеточных уравнений

$$-\frac{1}{Pe} \left( \frac{u_{i-1j} - 2u_{ij} + u_{i+1j}}{h_x^2} + \frac{u_{ij-1} - 2u_{ij} + u_{ij+1}}{h_y^2} \right) + v_{1ij} D_x u_{ij} + v_{2ij} D_y u_{ij} = f_{ij}, \qquad i = 1, \dots, N_x - 1, \quad j = 1, \dots, N_y - 1.$$
 (\*)

Для аппроксимации производных первого порядка будем использовать простейший вариант разностей против потока:

$$D_x u_{ij} = \begin{cases} \frac{u_{ij} - u_{i-1j}}{h_x} & \text{если } v_{1ij} > 0, \\ \frac{u_{i+1j} - u_{ij}}{h_x} & \text{если } v_{1ij} < 0, \end{cases}$$

$$D_y u_{ij} = \begin{cases} \frac{u_{ij} - u_{ij-1}}{h_y} & \text{если } v_{2ij} > 0, \\ \frac{u_{ij+1} - u_{ij}}{h_y} & \text{если } v_{2ij} < 0. \end{cases}$$

Система (\*) является системой линейных алгебраических уравнений вида

$$Au = b \tag{**}$$

относительно неизвестных  $u_{ij}$ .