Московский авиационный институт

(Национальный исследовательский университет)

Институт №8 «Информационные технологии и прикладная математика»

Кафедра вычислительной математики и программирования

Лабораторная работа № 8 по курсу «Численные методы».

Тема: «МЕТОД КОНЕЧНЫХ РАЗНОСТЕЙ

РЕШЕНИЯ МНОГОМЕРНЫХ ЗАЛАЧ МАТЕМАТИЧЕСКОЙ ФИЗИКИ».

Студент: Кондратьев Е.А.

Группа: 80-406Б

Преподаватель: Ревизников Д.Л. Преподаватель: Пивоваров Д.Е.

Москва, 2022

Лабораторная работа №8

Задание: Используя схемы переменных направлений и дробных шагов, решить двумерную начально-краевую задачу для дифференциального уравнения параболического типа. В различные моменты времени вычислить погрешность численного решения путем сравнения результатов с приведенным в задании аналитическим решением u(x,y,t). Исследовать зависимость погрешности от сеточных параметров τ и h_x , h_y .

■ Вариант №4

import ipywidgets as widgets
from ipywidgets import interact

```
from IPython.display import display
from ipywidgets import interact, interactive, fixed, interact_manual
from tqdm import tqdm
import random
import matplotlib.pyplot as plt
import sys
import warnings
import numpy as np
import glob
from functools import reduce
from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
import plotly.offline as offline
from plotly.graph objs import *
```

Уравнение:

$$rac{\partial u}{\partial t} = rac{\partial^2 u}{\partial x^2} + rac{\partial^2 u}{\partial y^2} - xy\sin t$$

Граничные условия:

$$\begin{cases} u(0, y, t) = \phi_0(y, t) = 0 \\ u(1, y, t) = \phi_1(y, t) = y \cos t \\ u(x, 0, t) = \psi_0(x, t) = 0 \\ u(x, 1, t) = \psi_1(x, t) = x \cos t \\ u(x, y, 0) = u_0(x, y) = xy \end{cases}$$

Аналитическое решение:

$$u(x, y, t) = xy \cos t$$

```
def psi_0(x, t):
    return 0.0

# need to approx
def psi_1(x, t):
    return x * math.cos(t)

def phi_0(y, t):
    return 0.0

def phi_1(y, t):
    return y * math.cos(t)

def u0(x, y):
    return x*y

# analytic solve
def u(x, y, t):
    return x*y * math.cos(t)
```

Конечно-разностная схема

 $[0,l_x]$ по координате x, $[0,l_y]$ по координате y и [0,T] по t.

Рассмотрим конечно-разностную схему решения краевой задачи на сетке с граничными параметрами l_x , l_y , T и параметрами насыщенности сетки N_x , N_y , K.

Размер шага по каждой из координат определяется:

$$h_x = rac{l_x}{N_x - 1}, \; h_y = rac{l_y}{N_y - 1}, \; au = rac{T}{K - 1}$$

Конечно-разностная схема решения параболического типа в сетке на временном слое t^{k+1} определяется с помощью 2-ух этапов, на каждом из которых решается трёхдиагональное уравнение с помощью метода прогонки:

• Считая, что значения функции

$$u_{i,j}^k = u(x_i, y_j, t^k)$$

на временном слое t^k известно, попробуем определить значения функции на временном слое $t^{k+\frac{1}{2}}$ путем разностной аппроксимации производной по времени:

$$rac{\partial u}{\partial t}(x_i,y_j,t^k) = (1+\gamma)rac{u_{i,j}^{k+rac{1}{2}}-u_{i,j}^k}{ au},$$

неявной аппроксимацией производной по x:

$$rac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i,y_j,t^k) = rac{u_{i-1,j}^{k+rac{1}{2}} - 2u_{i,j}^{k+rac{1}{2}} + u_{i+1,j}^{k+rac{1}{2}}}{h_x^2}$$

и явной аппроксимацией по y:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial y^2}(x_i, y_j, t^k) = \frac{u_{i,j-1}^k - 2u_{i,j}^k + u_{i,j+1}^k}{h_y^2}$$

получаем уравнение:

$$(1+\gamma)\frac{u_{i,j}^{k+\frac{1}{2}}-u_{i,j}^{k}}{\tau}=a\frac{u_{i-1,j}^{k+\frac{1}{2}}-2u_{i,j}^{k+\frac{1}{2}}+u_{i+1,j}^{k+\frac{1}{2}}}{h_{x}^{2}}+a\gamma\frac{u_{i,j-1}^{k}-2u_{i,j}^{k}+u_{i,j+1}^{k}}{h_{y}^{2}}\\ -a\tau h_{x}^{2}\gamma u_{i,j-1}^{k}-((1+\gamma)h_{x}^{2}h_{y}^{2}-2a\tau h_{x}^{2}\gamma)u_{i,j}^{k}-a\tau h_{x}^{2}\gamma u_{i,j+1}^{k}+x_{i}y_{j}\sin t^{k+\frac{1}{2}}\\ =a\tau h_{y}^{2}u_{i-1,j}^{k+\frac{1}{2}}-(2a\tau h_{y}^{2}+(1+\gamma)h_{x}^{2}h_{y}^{2})u_{i,j}^{k+\frac{1}{2}}+a\tau h_{y}^{2}u_{i+1,j}^{k+\frac{1}{2}}$$

• Известны значения функции $u_{i,j}^{k+\frac{1}{2}}=u(x_i,y_j,t^{k+\frac{1}{2}})$ на временном слое $t^{k+\frac{1}{2}}$ то, определим значения функции на временном слое t^{k+1} путем разностной аппроксимации производной по времени:

$$rac{\partial u}{\partial t}(x_i,y_j,t^{k+rac{1}{2}})=(1+\gamma)rac{u_{i,j}^{k+1}-u_{i,j}^{k+rac{1}{2}}}{ au}$$
 ,

явной аппроксимацией производной по x:

$$rac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x_i,y_j,t^{k+rac{1}{2}}) = rac{u_{i-1,j}^{k+rac{1}{2}} - 2u_{i,j}^{k+rac{1}{2}} + u_{i+1,j}^{k+rac{1}{2}}}{h_\pi^2}$$

и неявной аппроксимацией по y:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial y^2}(x_i, y_j, t^{k+\frac{1}{2}}) = \frac{u_{i,j-1}^{k+1} - 2u_{i,j}^{k+1} + u_{i,j+1}^{k+1}}{h_y^2}$$

получим второе уравнение:

$$-a\tau h_y^2\gamma u_{i-1,j}^{k+\frac{1}{2}}-((1+\gamma)h_x^2h_y^2-2a\tau h_y^2\gamma)u_{i,j}^{k+\frac{1}{2}}-a\tau h_y^2\gamma u_{i+1,j}^{k+\frac{1}{2}}=\\a\tau h_x^2u_{i,j-1}^{k+1}-(2a\tau h_x^2+(1+\gamma)h_x^2h_y^2)u_{i,j}^{k+1}+a\tau h_x^2u_{i,j+1}^{k+1}$$

 $\gamma=1$ - метод переменных направлений

 $\gamma = 0$ - метод дробных шагов.

Реализация

```
class Schema:
   def init (self, rho = u0, psi0 = psi 0, psi1 = psi 1, phi0 = phi 0, phi1 = phi 1,
                1x0 = 0, 1x1 = 1.0, 1y0 = 0, 1y1 = 1.0, T = 3, order2nd = True):
       self.nsi0 = nsi0
       self.psi1 = psi1
       self.phi0 = phi0
       self.phi1 = phi1
       self.rho0 = rho
       self.T = T
       self.1x0 = 1x0
       self.lx1 = lx1
       self.ly0 = ly0
       self.ly1 = ly1
       self.tau = None
       self.hx = None
       self.hv = None
       self.order = order2nd
       self.Nx = None
       self.Ny = None
       self.K = None
       self.cx = None
       self.bx = None
       self.cy = None
       self.by = None
       self.hx2 = None
       self.hy2 = None
   def set 10 l1(self, 1x0, 1x1, 1y0, 1y1):
       self.1x0 = 1x0
       self.lx1 = lx1
       self.ly0 = ly0
       self.ly1 = ly1
   def set_T(self, T):
       self.T = T
   def CalculateH(self):
       self.hx = (self.lx1 - self.lx0) / (self.Nx - 1)
       self.hy = (self.ly1 - self.ly0) / (self.Ny - 1)
       self.hx2 = self.hx * self.hx
       self.hy2 = self.hy * self.hy
   def CalculateTau(self):
```

```
self.tau = self.T / (self.K - 1)
@staticmethod
def race method(A, b):
   P = [-item[2] for item in A]
   O = [item for item in b]
   P[0] /= A[0][1]
   0[0] /= A[0][1]
   for i in range(1, len(b)):
       z = (A[i][1] + A[i][0] * P[i-1])
       P[i] /= z
       Q[i] -= A[i][0] * Q[i-1]
       0[i] /= z
   for i in range(len(0) - 2, -1, -1):
       Q[i] += P[i] * Q[i + 1]
   return O
@staticmethod
def nparange(start, end, step = 1):
   now = start
   e = 0.00000000001
   while now - e <= end:
       vield now
       now += step
def CalculateLeftEdge(self, X, Y, t, square):
   for i in range(self.Ny):
       square[i][0] = self.phi0(Y[i][0], t)
def CalculateRightEdge(self, X, Y, t, square):
   for i in range(self.Ny):
       square[i][-1] = self.phi1(Y[i][-1], t)
def CalculateBottomEdge(self, X, Y, t, square):
   for j in range(1, self.Nx - 1):
       square[0][i] = self.psi0(X[0][i], t)
def CalculateTopEdge(self, X, Y, t, square):
   for j in range(1, self.Nx - 1):
       square[-1][j] = self.psil(X[-1][j], t)
def CalculateLineFirstStep(self, i, X, Y, t, last_square, now_square):
   hy2 = self.hy2
   hx2 = self.hx2
   b = self.bx
   c = self.cx
   A = [(0, b, c)]
   w = [
       -self.cy*self.order*last_square[i-1][1] -
       ((self.order + 1)*hx2*hy2 - 2*self.cy*self.order)*last_square[i][1] -
       self.cy*self.order*last_square[i+1][1] +
       self.tau*hy2*hx2*X[i][1]*Y[i][1]*math.sin(t) -
       c*now square[i][0]
   A.extend([(c, b, c) for _ in range(2, self.Nx - 2)])
   w.extend([
       -self.cy*self.order*last square[i-1][i] -
       ((self.order + 1)*hx2*hy2 - 2*self.cy*self.order)*last_square[i][j] -
```

```
self.cy*self.order*last square[i+1][j] +
       self.tau*hy2*hx2*X[i][j]*Y[i][j]*math.sin(t)
       for i in range(2, self.Nx - 2)
   A.append((c, b, 0))
   w.append(
       -self.cy*self.order*last square[i-1][-2] -
       ((self.order + 1)*hx2*hv2 - 2*self.cv*self.order)*last square[i][-2] -
       self.cv*self.order*last square[i+1][-2] +
       self.tau*hy2*hx2*X[i][-2]*Y[i][-2]*math.sin(t) -
       c*now square[i][-1]
   line = self.race method(A, w)
   for i in range(1, self.Nx - 1):
       now square[i][j] = line[j - 1]
def CalculateLineSecondStep(self, i, X, Y, t, last square, now square):
   hx2 = self.hx2
   hy2 = self.hy2
   c = self.cy
   b = self.by
   A = [(0, b, c)]
   w = [
       -self.cx*self.order*last_square[1][j - 1] -
       ((self.order + 1)*hx2*hy2 - 2*self.cx*self.order)*last square[1][j] -
       self.cx*self.order*last square[1][j + 1] +
       self.tau*hy2*hx2*X[1][j]*Y[1][j]*math.sin(t) -
       c*now square[0][j]
   A.extend([(c, b, c) for _ in range(2, self.Ny - 2)])
   w.extend([
       -self.cx*self.order*last square[i][j - 1] -
       ((self.order + 1)*hx2*hy2 - 2*self.cx*self.order)*last_square[i][j] -
       self.cx*self.order*last square[i][j + 1] +
       self.tau*hy2*hx2*X[i][j]*Y[i][j]*math.sin(t)
       for i in range(2, self.Ny - 2)
   1)
   A.append((c, b, 0))
   w.append(
       -self.cx*self.order*last square[-2][j - 1] -
       ((self.order + 1)*hx2*hy2 - 2*self.cx*self.order)*last square[-2][i] -
       self.cx*self.order*last square[-2][j + 1] +
       self.tau*hy2*hx2*X[-2][j]*Y[-2][j]*math.sin(t) -
       c*now_square[-1][j]
   line = self.race_method(A, w)
   for i in range(1, self.Ny - 1):
       now_square[i][j] = line[i - 1]
def CalculateSquare(self, X, Y, t, last_square):
    square = [[0.0 for _ in range(self.Nx)] for _ in range(self.Ny)]
   self.CalculateLeftEdge(X, Y, t - 0.5*self.tau, square)
   self.CalculateRightEdge(X, Y, t - 0.5*self.tau, square)
   self.CalculateBottomEdge(X, Y, t - 0.5*self.tau, square)
   self.CalculateTopEdge(X, Y, t - 0.5*self.tau, square)
   for i in range(1, self.Ny - 1):
       self.CalculateLineFirstStep(i, X, Y, t - 0.5*self.tau, last_square, square)
   last_square = square
```

```
square = [[0.0 for in range(self.Nx)] for in range(self.Ny)]
   self.CalculateLeftEdge(X, Y, t, square)
   self.CalculateRightEdge(X, Y, t, square)
   self.CalculateBottomEdge(X, Y, t, square)
   self.CalculateTopEdge(X, Y, t, square)
   for i in range(1, self.Nx - 1):
       self.CalculateLineSecondStep(j, X, Y, t, last square, square)
   return square
def init t0(self, X, Y):
   first = [[0.0 for in range(self.Nx)] for in range(self.Nv)]
   for i in range(self.Ny):
       for i in range(self.Nx):
           first[i][j] = self.rho0(X[i][j], Y[i][j])
   return first
def call (self, Nx=20, Ny=20, K=20):
   self.Nx, self.Ny, self.K = Nx, Ny, K
   self.CalculateTau()
   self.CalculateH()
   self.hx = -2*self.tau*self.hv2
   self.bx -= (1 + self.order)*self.hx2*self.hv2
   self.cx = self.tau * self.hy2
   self.cv = self.tau * self.hx2
   self.by = -2*self.tau*self.hx2
   self.bv -= (1 + self.order)*self.hx2*self.hv2
   x = list(self.nparange(self.lx0, self.lx1, self.hx))
   y = list(self.nparange(self.ly0, self.ly1, self.hy))
   X = [x for in range(self.Ny)]
   Y = [[y[i] for _ in x] for i in range(self.Ny)]
   taus = [0.0]
   ans = [self.init t0(X, Y)]
   for t in self.nparange(self.tau, self.T, self.tau):
       ans.append(self.CalculateSquare(X, Y, t, ans[-1]))
       taus.append(t)
   return X, Y, taus, ans
```

Результаты

Зависимость значений метода от параметров

Реальное значение функции на плоскости в определённый момент времени:

```
def RealZByTime(1x0, 1x1, 1y0, 1y1, t, f):
    x = np.arange(1x0, 1x1 + 0.002, 0.002)
    y = np.arange(1y0, 1y1 + 0.002, 0.002)
    X = np.ones((y.shape[0], x.shape[0]))
    Y = np.ones((x.shape[0], y.shape[0]))
    Z = np.ones((y.shape[0], x.shape[0]))
```

```
for i in range(Y.shape[0]):
    Y[i] = y
Y = Y.T
for i in range(X.shape[0]):
    X[i] = x
for i in range(Z.shape[0]):
    for j in range(Z.shape[1]):
        Z[i, j] = f(X[i, j], Y[i, j], t)
return X, Y, Z
```

▼ Вычисление погрешностей

Значение погрешности в определённый момент времени вычислим как:

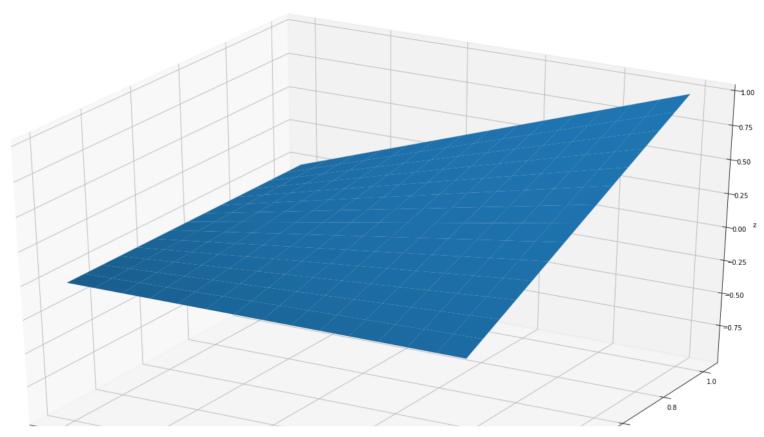
```
\begin{split} &\sum_{i=0}^{N_x} \sum_{j=0}^{N_y} max |(u_{i,j} - u_{i,j}^\circ)| \\ & \frac{1}{N_x N_y} \end{split} \qquad \text{по площади.} \\ & \text{def Error(X, Y, t, z, ut = u):} \\ & \text{ans = 0.0} \\ & \text{for i in range(len(z)):} \\ & \text{for j in range(len(z[i])):} \\ & \text{ans = max(abs(ut(X[i][j], Y[i][j], t) - z[i][j]), ans)} \\ & \text{return (ans / len(z) / len(z[0]))} \end{split}
```

Визуализируем полученные значения и искомую зависимость с помощи данных функций:

```
def StepSlice(lst, step):
   return lst[step]
def AnimateList(lst, play=False, interval=200):
   slider = widgets.IntSlider(min=0, max=len(lst) - 1, step=1, value=0)
   if play:
       play_widjet = widgets.Play(interval=interval)
       widgets.jslink((play_widjet, 'value'), (slider, 'value'))
       display(play widjet)
       # slider = widgets.Box([play widject, slider])
   return interact(StepSlice,
                   lst=fixed(lst).
                   step=slider)
def PlotByTime(X, Y, T, Z, j, extrems, plot_true = True):
   t = T[j]
   z = Z[j]
   fig = plt.figure(num=1, figsize=(20, 13), clear=True)
   ax = fig.add subplot(1, 1, 1, projection='3d')
   ax.plot_surface(np.array(X), np.array(Y), np.array(z))
   if plot true:
       ax.plot_wireframe(*RealZByTime(0, 1, 0, 1, t, u), color="green")
   ax.set_xlabel('x')
```

```
ax.set vlabel('v')
    ax.set zlabel('z')
    ax.set title(
       't = ' + str(round(t, 8)) + " error = " + str(round(Error(X, Y, t, z), 11)),
       loc = "right", fontsize=25
    ax.set zlim(extrems[0], extrems[1])
    fig.tight lavout()
    plt.close(fig)
    return fig
def SquareMinMax(z):
    minimum, maximum = z[0][0], z[0][0]
    for i in range(len(z)):
       for j in range(len(z[i])):
            minimum = z[i][j] if z[i][j] < minimum else minimum</pre>
            maximum = z[i][i] if z[i][i] > maximum else maximum
    return minimum, maximum
def SearchMinMax(zz):
    minimum, maximum = 0.0, 0.0
    for z in zz:
       minmax = SquareMinMax(z)
       minimum = minmax[0] if minmax[0] < minimum else minimum</pre>
       maximum = minmax[1] if minmax[1] > maximum else maximum
    return minimum, maximum
def PlotAnimate(nx = 15, ny = 15, k=50, t=5, plot true = False):
    schema = Schema(T = t, order2nd = True)
    xx, yy, tt, zz = schema(Nx = nx, Ny = ny, K = k)
    extrems = SearchMinMax(zz)
    plots = []
    for j in range(len(tt)):
        plots.append(PlotByTime(xx, yy, tt, zz, j, extrems, plot_true))
    AnimateList(plots, play=True, interval=2000)
В зависимости от параметров полученное приближение будет иметь следующий вид:
interact(
   PlotAnimate,
    nx=(5, 200, 2),
    ny=(5, 200, 2),
   k=(20, 200, 5),
   t = (1, 10, 1),
    plot_true = [False, True]
None
```

t = 0.0 error = 0.0



Зависимость погрешности расчетов от параметров

first = Schema(T = 2*math.pi, order2nd = False) #метод дробных шагов second = Schema(T = 2*math.pi, order2nd = True) #метод переменных направлений

.0

X X

woheadrightarrow Построение зависимости погрешности от шага $h_x,\ h_y.$

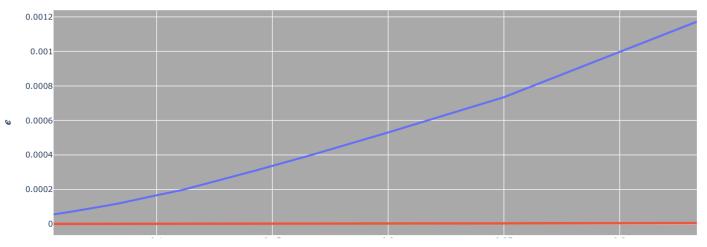
Сетки значений погрешности и соответствующих длин шагов получим с помощью функции:

```
def GetGraphicH(solver, time = 0, tsteps = 40):
   h, e = [1, [1]]
   for N in range(4, 20, 1):
       x, y, t, z = solver(Nx = N, Ny = N, K = tsteps)
       h.append(solver.hx)
       e.append(Error(x, y, t[time], z[time]))
    return h, e
TSTEPS = 100
time = random.randint(0, TSTEPS - 1)
h1, e1 = GetGraphicH(first, time, TSTEPS)
h2, e2 = GetGraphicH(second, time, TSTEPS)
Зависимость погрешности от длины шагов по координате при фиксированном шаге по времени в методе дробных шагов и
переменных направлений:
trace1 = Scatter(
   x = h1
   v = e1,
   line= dict(width=3),
   name = 'Метод дробных шагов',
   mode = 'lines',
   text = ('(x, y)'),
    showlegend = True
trace2 = Scatter(
   x = h2
   y = e2
   line= dict(width=3.7),
   name = 'Метод переменных направлений',
   mode = 'lines'.
   text = ('(x, y)'),
    showlegend = True
data = [trace1, trace2]
layout = Layout(
   title = 'Зависимость погрешности от длины шага по координате',
   xaxis = dict(title = '$h x$'),
   yaxis = dict(title = '$\epsilon$'),
   plot bgcolor = 'darkgray',
   paper_bgcolor = 'gray'
fig = Figure(data = data, layout = layout)
offline.iplot(fig)
trace1 = Scatter(
   x = list(map(math.log, h1)),
   y = list(map(math.log, e1)),
```

name = 'Метод дробных шагов',

```
mode = 'lines',
   text = ('(x, y)'),
   showlegend = True
trace2 = Scatter(
   x = list(map(math.log, h2)),
   y = list(map(math.log, e2)),
   пате = 'Метод переменных направлений',
   mode = 'lines',
   text = ('(x, y)'),
   showlegend = True
data = [trace1, trace2]
lavout = Lavout(
   title = 'Зависимость погрешности от длины шага по координате',
   xaxis = dict(title = '$\log{h_x}$'),
   yaxis = dict(title = '$\log{\epsilon}$'),
   plot_bgcolor = 'darkgray',
   paper_bgcolor = 'gray'
fig = Figure(data = data, layout = layout)
offline.iplot(fig)
```

Зависимость погрешности от длины шага по координате



Метод дробных шагов Метод переменных направлений

ullet Построение зависимости погрешности от au

```
def GetGraphicTau(solver):
    tau = []
    e = []
    for K in range(15, 100, 2):
        x, y, t, z = solver(Nx = 10, Ny = 10, K = K)
        tau.append(solver.tau)
        time = K // 2
        e.append(Error(x, y, t[time], z[time]))
    return tau, e
```

Зависимость погрешности от длины шага по времени при фиксированных шагах по координатам в методе дробных шагов и переменных направлений:

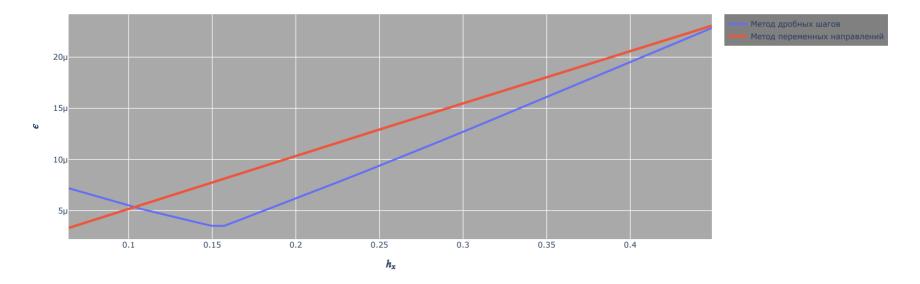
```
tau1, e1 = GetGraphicTau(first)
tau2, e2 = GetGraphicTau(second)

trace1 = Scatter(
    x = tau1,
    y = e1,
    line districtions as
```

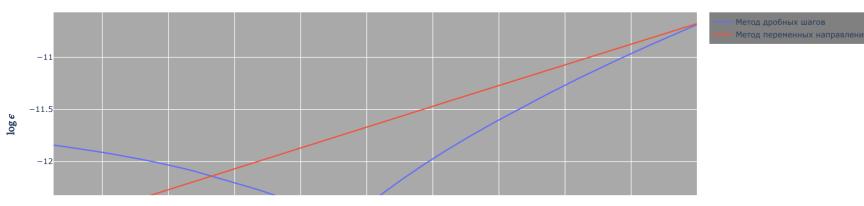
```
y = e1,
line= dict(width=3),
name = 'Метод дробных шагов',
mode = 'lines',
text = ('(x, y)'),
showlegend = True
)
trace2 = Scatter(
x = tau2,
y = e2,
```

```
line= dict(width=3.7).
   пате = 'Метод переменных направлений',
   mode = 'lines'.
   text = ('(x, y)'),
    showlegend = True
data = [trace1, trace2]
layout = Layout(
   title = 'Зависимость погрешности от длины шага по времени',
   xaxis = dict(title = '$h x$').
   yaxis = dict(title = '$\epsilon$'),
   plot bgcolor = 'darkgrav',
   paper bgcolor = 'gray'
fig = Figure(data = data, layout = layout)
offline.iplot(fig)
trace1 = Scatter(
   x = list(map(math.log, tau1)),
   y = list(map(math.log, e1)),
   name = 'Метод дробных шагов',
   mode = 'lines'.
   text = ('(x, y)'),
    showlegend = True
trace2 = Scatter(
   x = list(map(math.log, tau2)),
   y = list(map(math.log, e2)),
   name = 'Метод переменных направлений',
   mode = 'lines',
   text = ('(x, y)'),
    showlegend = True
data = [trace1, trace2]
layout = Layout(
   title = 'Зависимость погрешности от длины шага по времени',
   xaxis = dict(title = '$\log{h x}$'),
   yaxis = dict(title = '$\log{\epsilon}$'),
   plot_bgcolor = 'darkgray',
   paper_bgcolor = 'gray'
fig = Figure(data = data, layout = layout)
offline.iplot(fig)
```

Зависимость погрешности от длины шага по времени



Зависимость погрешности от длины шага по времени

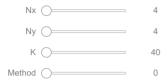


▼ Общая зависимость погрешности от сеточных параметров

График зависимости погрешности от параметров шага по координате и времени:

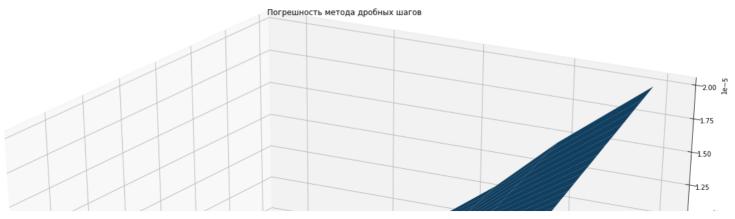
```
def FullError(X, Y, T, Z):
    ans = 0.0
    for k in range(len(T)):
        for i in range(len(X)):
            for j in range(len(X[i])):
```

```
ans = max(abs(u(X[i][i], Y[i][i], T[k]) - Z[k][i][i]), ans)
    return (ans / len(T) / len(X) / len(X[0]))
TimeList = [random.randint(0, 40 - 1) for i in range(4)]
def plotDependenceError(Nx=4, Nv=4, K=40, Method=0):
   NxFix = Nx
   NvFix = Nv
   if Method != 0:
       method = True
       stri = 'Погрешность метода переменных направлений'
       method = False
       stri = 'Погрешность метода дробных шагов'
    plt.figure(figsize=(6, 12))
   for i in range(1, 4):
       plt.subplot(5, 1, i)
       Time = TimeList[i-1]#random.randint(0, K - 1)
       schema = Schema(T=Time, order2nd=method)
       h, eps = [], []
       for j in range(10):
           h.append([])
           eps.append([])
           X, Y, T, Z = schema(Nx, Ny, K)
           Nx += 1
           Ny += 1
           h[-1].append(schema.hx)
           eps[-1].append(Error(X, Y, T[Time], Z[Time]))
       Nx = NxFix
       Ny = NyFix
       plt.plot(np.array(h), np.array(eps), label="const T = " + str(round(T[Time])))
       plt.xlabel('$h$')
       plt.ylabel('$\epsilon$')
       plt.title(stri)
       plt.legend()
       plt.grid()
       plt.show()
interact(plotDependenceError, Nx=(4, 120, 2), Ny=(4,120, 2), K=(40, 160, 40), Method=(0,1))
None
```

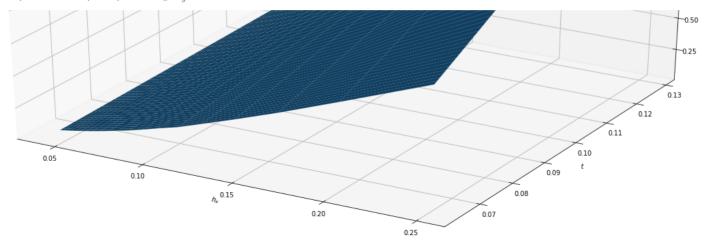


_{1e-5} Погрешность метода дробных шагов

```
def PlotError():
   schema = Schema(T = 5, order2nd=False)
   h = []
   tau = []
   eps = []
   for i in tqdm(range(20)):
       h.append([])
       tau.append([])
       eps.append([])
       for j in range(40):
           N = i + 5
           K = j + 40
           X, Y, T, Z = schema(N, N, K)
           h[-1].append(schema.hx)
           tau[-1].append(schema.tau)
           eps[-1].append(FullError(X, Y, T, Z))
   fig = plt.figure(num=1, figsize=(19, 12), clear=True)
    ax = fig.add subplot(1, 1, 1, projection='3d')
    ax.plot_surface(np.array(h), np.array(tau), np.array(eps))
    ax.set(xlabel='$h x$', ylabel='$t$', zlabel='$\epsilon$', title='Погрешность метода дробных шагов')
   fig.tight_layout()
PlotError()
```



Вывод: Используя схемы переменных направлений и дробных шагов, научился решать двумерную начально-краевую задачу для дифференциального уравнения параболического типа. Вычислил погрешности в различные моменты времени и исследовал зависимость погрешность от различных параметров au и h_x , h_u .



Платные продукты Colab - Отменить подписку