Московский авиационный институт (Национальный исследовательский университет)

Институт: «Информационные технологии и прикладная математика» Кафедра: 806 «Информационные технологии и прикладная математика»

Лабораторные работы по дисциплине «Численные методы»

Студент: Суров В.О. Группа: М8О-402Б-20

Преподователь: Пивоваров Д.Е.

1. Задание

Используя явную и неявную конечно-разностные схемы, а также схему Кранка - Николсона, решить начально-краевую задачу для дифференциального уравнения параболического типа. Осуществить реализацию трех вариантов аппроксимации граничных условий, содержащих производные: двухточечная аппроксимация с первым порядком, трехточечная аппроксимация со вторым порядком, двухточечная аппроксимация со вторым порядком. В различные моменты времени вычислить погрешность численного решения путем сравнения результатов с приведенным в задании аналитическим решением U(x, t). Исследовать зависимость погрешности от сеточных параметров τ , h.

Вариант:

6.

$$\frac{\partial u}{\partial t} = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \cos x (\cos t + \sin t),$$

$$u(0,t) = \sin t,$$

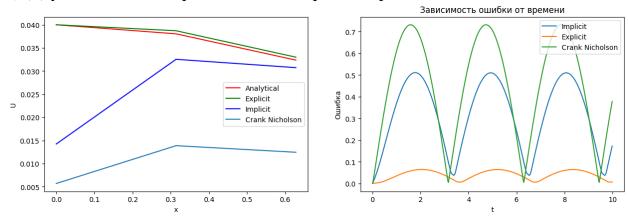
$$u_x(\frac{\pi}{2},t) = -\sin t,$$

$$u(x,0) = 0,$$

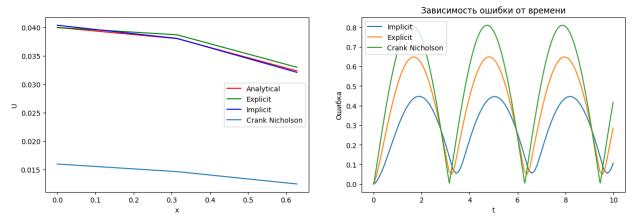
Аналитическое решение: $U(x,t) = \sin t \cos x$.

2. Результат

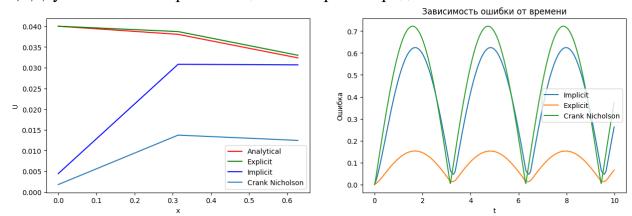
1) Двухточеченая аппроксимация с первым порядком



2) Трёхточечная аппроксимация со вторым порядком



3) Двухточечная аппроксимация со вторым порядком



3. Вывод

Выполнив данную лабораторную работу, я изучил явные и неявные конечно-разностные схемы, схему Кранка-Николсона для решения начально-краевой задачи для дифференциального уравнения параболического типа. Реализовал три варианта аппроксимации граничных условий, содержащих производные: двухточечная аппроксимация с первым порядком, трехточечная аппроксимация со вторым порядком.

```
args = {
    'l': (np.pi)/2,
    'Psi': lambda x: np.sin(0),
    'Function': lambda x, t: np.cos(x)*(np.sin(t)+np.cos(t)),
    'PhiO': lambda t: np.sin(t),
    'PhiL': lambda t: -np.sin(t),
    'AnaliticalSolution': lambda x, t: np.sin(t)*np.cos(x),
    'type': 'l-1',
    'algorithm': 'Implicit'
}

class Parabolic:
    def __init__(self, args):
        functionName = ''
        for name, value in args.items():
            setattr(self, name, value)
        for word in args['algorithm'].split():
            first = word[0].upper()
            word = word[1:].lower()
```

```
functionName += first + word
            self.SolveFunction = getattr(self, functionName)
        return self.SolveFunction(N, K, T)
                self.u[k][j] = self.AnaliticalSolution(j * self.h, k *
self.a[i] * p[i - 1])
            x[i] = p[i] * x[i + 1] + q[i]
        self.a = np.zeros(N)
                self.b[j] = -(1 + 2 * self.sigma)
                self.c[j] = self.sigma
                self.d[j] = -self.u[k - 1][j] - self.tau * self.Function(j *
```

```
self.c[0] = self.sigma
            self.a[-1] = self.sigma
            self.b[-1] = -(1 + 2 * self.sigma)
            if self.type == '1-1':
self.tau))
            elif self.type == '2-2':
            elif self.type == '2-3':
            self.u[k] = self.RunThroughMethod()
        self.u = np.zeros((K, N))
            self.u[k][0] = self.Phi0(k * self.tau)
                 self.u[k][j] = self.sigma * self.u[k - 1][j + 1] + (1 - 2 *)
self.sigma) * self.u[k - 1][j] + self.sigma * self.u[k - 1][j - 1] + self.tau
* self.Function(j * self.h, k * self.tau)
            if self.type == '1-1':
            elif self.type == '2-2':
            elif self.type == '2-3':
    self.u[k][-1] = (self.PhiL(k * self.tau) + self.u[k][-2] /
        self.a = np.zeros(N)
            self.u[0][j] = self.Psi(j * self.h)
        for k in range (1, K):
```

```
self.b[j] = -(1 + 2 * self.sigma)
                self.c[j] = self.sigma
                self.d[j] = -self.u[k - 1][j] - self.tau * self.Function(j *
            self.c[0] = self.sigma
            self.a[-1] = self.sigma
            self.b[-1] = -(1 + 2 * self.sigma)
            if self.type == '1-1':
self.tau))
            elif self.type == '2-2':
                self.d[-1] = -(self.u[k - 1][-1] + self.sigma * self.PhiL(k ')
            elif self.type == '2-3':
                self.d[0] = -((1 - self.sigma) * self.u[k - 1][1] +
self.sigma * self.Phi0(k * self.tau)
* self.h, k * self.tau) * self.h / (2 * self.tau) * self.u[k - 1][-1]
            uImplisit = self.RunThroughMethod()
            uExplisit = np.zeros(N)
                uImplisit[j] = self.sigma * self.u[k - 1][j + 1] + (1 - 2 * 
self.sigma) * self.u[k - 1][j] + self.sigma * self.u[k - 1][j - 1] + self.tau
            if self.type == '1-1':
                uImplisit[-1] = self.u[k][-2] + self.PhiL(k * self.tau) *
            elif self.type == '2-2':
    uImplisit[-1] = self.PhiL(k * self.tau)
            elif self.type == '2-3':
                self.u[k][j] = theta * uImplisit[j] + (1 - theta) *
uExplisit[j]
solver = ParabolicSolver(args)
analytic = solver.AnaliticalSolutionMatrix(N, K, T)
answers['Analytic'] = analytic
```

```
for algorithm in algorithms:
    numeric = solver.Solve(N, K, T)
import matplotlib.pyplot as plt
def GetError(numeric, analytic):
analytic)]
         err.append(tmp / len(error[i]))
     return err
    x = np.arange(0, np.pi / 2, np.pi / 2 / N)
    z1 = np.array(answers['Analytic'])
    z2 = np.array(answers['Explicit'])
    z3 = np.array(answers['Implicit'])
    z4 = np.array(answers['Crank Nicholson'])
    figure = plt.figure(figsize=(15, 10))
    axes = figure.add subplot(221)
    plt.plot(x[0:-2], z2[time][0:-2], color='g', label='Explicit')
plt.plot(x[0:-2], z3[time][0:-2], color='b', label='Implicit')
plt.plot(x[0:-2], z4[time][0:-2], label='Crank Nicholson')
    plt.legend(loc='best')
    plt.ylabel('U')
    plt.xlabel('x')
     for method in algorithms:
    plt.legend(loc='best')
    plt.xlabel('t')
    plt.show()
```

1. Задание

Используя явную схему крест и неявную схему, решить начально-краевую задачу для дифференциального уравнения гиперболического типа.

Аппроксимацию второго начального условия произвести с первым и со вторым порядком. Осуществить реализацию трех вариантов аппроксимации граничных условий, содержащих производные: двухточечная аппроксимация с первым порядком, трехточечная аппроксимация со вторым порядком, двухточечная аппроксимация со вторым порядком. В различные моменты времени вычислить погрешность численного решения путем сравнения результатов с приведенным в задании аналитическим решением U(x, t). Исследовать зависимость

погрешности от сеточных параметров τ , h.

Вариант:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + 2 \frac{\partial u}{\partial x} - 2u , \P$$

$$u(0,t) = \cos(2t),$$

$$u(\frac{\pi}{2},t) = 0,$$

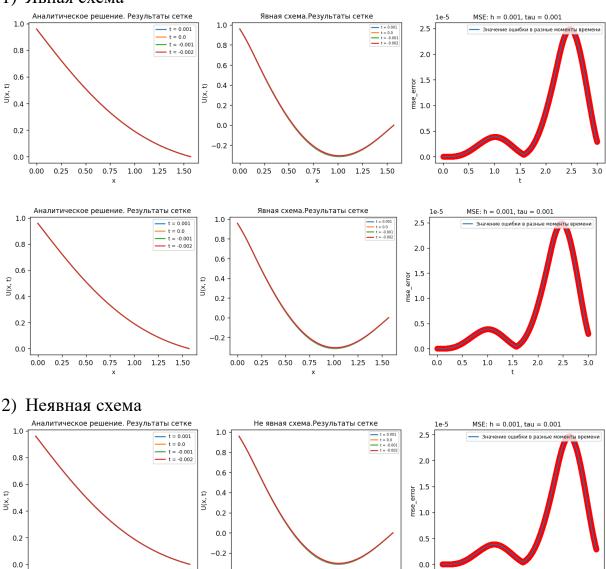
$$u(x,0) = \exp(-x)\cos x , \P$$

$$u_t(x,0) = 0 . \P$$
Аналитическое решение: $U(x,t) = \exp(-x)\cos x \cos(2t) \P$

2. Результат

1) Явная схема

0.00 0.25 0.50 0.75 1.00 1.25 1.50

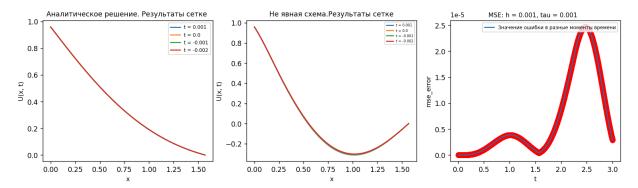


1.00 1.25 1.50

0.0 0.5 1.0

2.0 2.5

0.00 0.25 0.50 0.75



3. Вывод

Выполнив данную лабораторную работу, изучил явную схему крест и неявную схему для решения начально-краевой задачи для дифференциального уравнения гиперболического типа. Выполнил три варианта аппроксимации граничных условий, содержащих производные: двухточечная аппроксимация с первым порядком, трехточечная аппроксимация со вторым порядком и двухточечная аппроксимация со вторым порядком. В различные моменты времени вычислил погрешность численного решения путем сравнения результатов с приведенным в задании аналитическим решением.

```
grid_[j] = u \times 0(j * h steps)
                       grid[j] = grid[i - 1][j] + u \times Ot(j * h steps) * time p
                       term = ((-u \times 0(j * h steps)) * (time p ** 2)) / 2
                   term = (time p ** 2) / (h steps ** 2) * (grid[i - 1][j + 1] -
def Implicit(time_p, l, h_steps, start_aprox):
    node = int(np.pi / (2 * h steps)) + 1
    alpha = np.zeros(node - 1)
    beta = np.zeros(node - 1)
    a = -(time p ** 2) / (h steps ** 2)
         grid = np.zeros (node)
                  grid[j] = u \times 0(j * h steps)
                   if start_aprox == 1:
                       grid^{-}[j] = grid[i - 1][j] + u \times 0t(j * h steps) * time p
                   elif start_aprox == 2:
             beta[0] = u_1(i * time_p)
for j in range(1, node - 1):
    alpha[j] = -a / (b + c * alpha[j - 1])
    beta[j] = (2 * grid[i - 1][j] - grid[i - 2][j] - c * beta[j -
def UpdatePlot(analitic, time p, l, start aprox, h steps, cur display mode):
    if cur display mode == 1:
         res = explicit(time_p, l, h_steps, start_aprox)
```

```
res = implicit(time p, l, h steps, start aprox)
    plt.draw()
def plot function(name, analitic, res, time p, l, h steps,
num_last_layers=4):
    node = int(np.pi / (2 * h steps)) + 1
    X = np.array([i * h steps for i in range(node)])
    for layer in analitic[-num last layers:]:
         fst.plot(X, layer)
    fst.legend(['t = {}'.format(time p - i * time p) for i in
range(num last layers)], fontsize=7, loc='upper right')
    scd.set xlabel('x', fontsize=9)
    scd.set ylabel('U(x, t)', fontsize=9)
    for layer in res[-num last layers:]:
        scd.plot(X, layer)
    scd.legend(['t = {}'.format(time p - i * time p) for i in
range(num last layers)], fontsize=5, loc='upper right')
    T = np.array([i * time p for i in range(1)])
    MSE error = (np.array([error(i, j) for i, j in zip(res, analitic)]))
    thd.set ylabel('mse error', fontsize=9)
    thd.legend(['Значение ошибки в разные моменты времени'], fontsize=7,
h steps = 0.001
start aprox = int(input("Введите порядок аппроксимации для начальных условий
analitic = compute_analytical_on_grid(time_p, l, h_steps)
fst = fig.add_subplot(2, 3, 1)
scd = fig.add_subplot(2, 3, 2)
thd = fig.add_subplot(2, 3, 3)
update plot(analitic, time p, l, start aprox, h steps, cur display mode)
plt.show()
```

1. Задание

Решить краевую задачу для дифференциального уравнения эллиптического типа. Аппроксимацию уравнения произвести с использованием центральноразностной схемы. Для решения дискретного аналога применить следующие методы: метод простых итераций (метод Либмана), метод Зейделя, метод простых итераций с верхней релаксацией. Вычислить погрешность численного решения путем сравнения результатов с приведенным в задании аналитическим решением U(x,y). Исследовать зависимость погрешности от сеточных параметров h_x , h_y .

Вариант:

6.
$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} = -u,$$

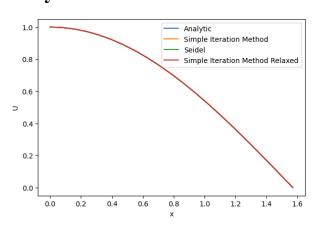
$$u(0, y) = 0,$$

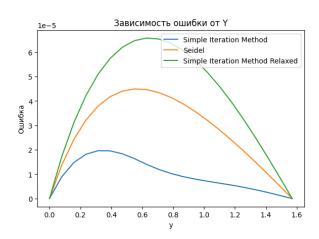
$$u(\frac{\pi}{2}, y) = y,$$

$$u_y(x, 0) = \sin x,$$

$$u_y(x, 1) - u(x, 1) = 0.$$
 Аналитическое решение: $U(x, y) = v \sin x$.

2. Результат





3. Вывод

Для выполнения данной лабораторной работы нужно было решить краевую задачу для дифференциального уравнения эллиптического типа. Также нужно было аппроксимировать уравнения с использованием центрально-разностной схемы. Для решения дискретного аналога пришлось вспомнить метод простых итераций (метод Либмана), метод Зейделя и применить новый для меня метод простых итераций с верхней релаксацией.

```
'Phi1': lambda y: np.cos(y),
class Eleptical:
        for name, value in args.items():
        functionName = args['algorithm']
            self.FunctionName = getattr(self, functionName)
            self.u[-1][i] = self.Phi2(self.y[i]) / self.beta2
        self.x = np.arange(0, self.lx + self.hx, self.hx)
        self.y = np.arange(0, self.ly + self.hy, self.hy)
```

```
self.UPrepare()
(self.u[-1][j] - self.u[0][j]) / (self.x[-1] - self.x[0])
        self.x = np.arange(0, self.lx + self.hx, self.hx)
        self.y = np.arange(0, self.ly + self.hy, self.hy)
            self.u.append([self.AnaliticalSolution(xi, yi) for xi in self.x])
            self.L = copy.deepcopy(self.u)
            self.UPrepare()
                    self.u[i][j] = (self.hx * self.hx *
self.Function(self.x[i], self.y[j]) - (self.L[i + 1][j] + self.L[i - 1][j])
self.d * self.hx * self.hx * (self.L[i][j + 1] + self.L[i][j - 1]) / (self.hy
* self.hy) - self.a * self.hx * 0.5 * (self.L[i + 1][j] - self.L[i - 1][j])
            currentAccurancy = self.GetCurrentAccurancy()
            if self.GetCurrentAccurancy() <= self.eps:# or previousAccurancy
            self.iteration += 1
            self.L = copy.deepcopy(self.u)
            self.UPrepare()
            currentAccurancy = self.GetCurrentAccurancy()
            if currentAccurancy <= self.eps:# or previousAccurancy <</pre>
            self.L = copy.deepcopy(self.u)
```

```
self.UPrepare()
(self.hy ** 2))) * self.w + (1 - self.w) * self.L[i][j]
            if self.GetCurrentAccurancy() <= self.eps:# or previousAccurancy</pre>
args['nx'] = 20
solver = ElepticalSolver(args)
analytic = solver.AnaliticalSolutionMatrix()
answers['Analytic'] = analytic
    args['algorithm'] = algorithm
    solver = ElepticalSolver(args)
    print(f'{algorithm}: {answers[algorithm][1]} итераций.')
import matplotlib.pyplot as plt
def GetError(numeric, analytic):
analytic)]
        for j in error[i]:
            tmp += j
        err.append(tmp / len(error[i]))
    return err
def Draw2DCharts(answers, args, time=0):
```

1. 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, t). Исследовать зависимость погрешности от сеточных параметров τ , h_x , h_y .

Вариант:

6.

$$\frac{\partial u}{\partial t} = a \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + a \frac{\partial^2 u}{\partial y^2}, \ a > 0,$$

$$u(0, y, t) = \sinh(y) \exp(-3at),$$

$$u_x(\frac{\pi}{4}, y, t) = -2\sinh(y) \exp(-3at),$$

$$u_y(x, 0, t) = \cos(2x) \exp(-3at),$$

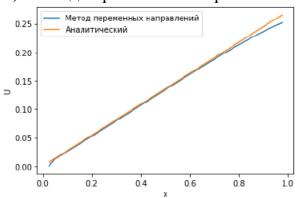
$$u(x, \ln 2, t) = \frac{3}{4}\cos(2x) \exp(-3at),$$

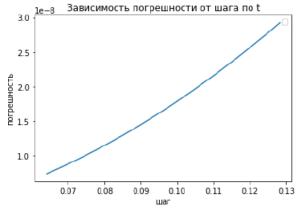
$$u(x, y, 0) = \cos(2x)\sinh(y).$$

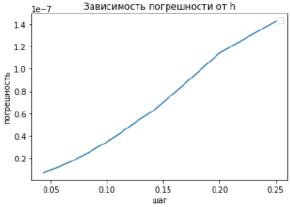
Аналитическое решение: $U(x, y, t) = \cos(2x)\sinh(y)\exp(-3at)$.

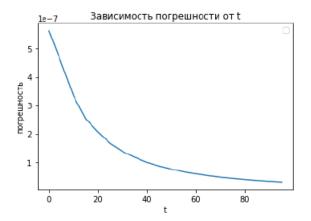
2. Результат

1) Метод переменных направлений

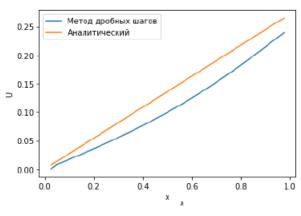


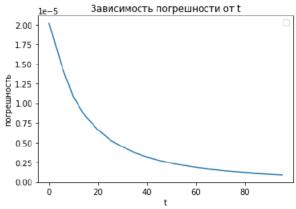


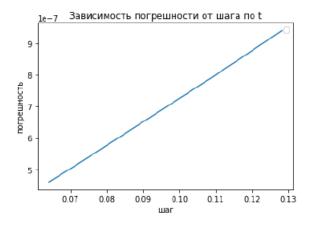


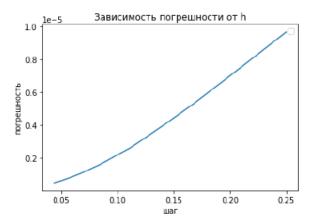


2) Метод дробных шагов









3. 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.

```
5. 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 matplotlib.pyplot as plt
  from matplotlib import cm
  import sys
  import numpy as np
  from plotly.graph objs import *
      size = len(a)
      p.append(-c[0] / b[0])
      q.append(d[0] / b[0])
         p.append(pTmp)
         q.append(qTmp)
```

```
class ParabolicSolver:
          self.solve func = getattr(self, args['algorithm'])
      x = np.arange(0, self.dx + self.hx, self.hx)
      t = np.arange(0, T + self.tau, self.tau)
             uu[i][j][0] = self.Psi(x[i], y[j])
       self.tau = T / K
      x = np.arange(0, self.dx + self.hx, self.hx)
       y = np.arange(0, self.dy + self.hy, self.hy)
       t = np.arange(0, T + self.tau, self.tau)
                uu[i][j][k] = self.AnaliticalSolution(x[i], y[j], t[k])
            dd = np.zeros(len(x))
            bb[0] = self.hx * self.alpha2 - self.alpha1
            dd[0] = self.Phi11(y[j], t2) * self.hx
```

```
- 2 * uu[i][j][k - 1] + uu[i][j -
   - (self.hx ** 2) * self.Function(x[i], y[j], t[k])
xx = RunThroughMethod(aa, bb, cc, dd)
   u1[i][j] = xx[i]
u1[0][j] = (self.Phi11(y[j], t2) - self.alpha1 * u1[1][j] /
u1[-1][j] = (self.Phi12(y[j], t2) + self.beta1 * u1[-2][j] /
          self.beta2 + self.beta1 / self.hx)
aa = np.zeros(len(x))
bb = np.zeros(len(x))
cc = np.zeros(len(x))
bb[0] = self.hy * self.gamma2 - self.gamma1
   aa[j] = self.b - self.hy * self.d / 2
bb[j] = self.hy ** 2 - 2 * (self.hy ** 2) / self.tau - 2 *
   cc[j] = self.b + self.hy * self.d / 2
dd[j] = -2 * (self.hy ** 2) * u1[i][j] / self.tau
   dd[j] = -2 * (self.hy ** 2) * (u1[i + 1][j]

- self.a * (self.hy ** 2) * u1[i][j] + u1[i - 1][j]) /
    - (self.hy ** 2) * self.Function(x[i], y[j], t[k])
xx = RunThroughMethod(aa, bb, cc, dd)
   u2[i][j] = xx[j]
   u2[0][j] = (self.Phi11(y[j], t[k]) - self.alpha1 * u2[1][j] /
             self.alpha2 - self.alpha1 / self.hx)
   u2[-1][j] = (self.Phi12(y[j], t[k]) + self.beta1 * u2[-2][j]
             self.beta2 + self.beta1 / self.hx)
```

```
cc = np.zeros(len(x))
            dd = np.zeros(len(x))
            aa[-1] = -self.beta1
            dd[0] = self.Phi11(y[j], t2) * self.hx
            dd[-1] = self.Phi12(y[j], t2) * self.hx
               aa[i] = self.a
               cc[i] = self.a
               dd[i] = -(self.hx ** 2) * uu[i][j][k - 1] / self.tau -
(self.hx ** 2) * self.Function(x[i], y[j],
            xx = RunThroughMethod(aa, bb, cc, dd)
                     self.delta2 + self.delta1 / self.hy)
            u1[0][j] = (self.Phi11(y[j], t2) - self.alpha1 * u1[1][j] /
            u1[-1][j] = (self.Phi12(y[j], t2) + self.beta1 * u1[-2][j] /
                  self.beta2 + self.beta1 / self.hx)
            aa = np.zeros(len(x))
            dd = np.zeros(len(x))
```

```
bb[j] = -(self.hy ** 2) / self.tau - 2 * self.b
               dd[j] = -(self.hy ** 2) * u1[i][j] / self.tau - (self.hy **
2) * self.Function(x[i], y[j], t[k]) / 2
            xx = RunThroughMethod(aa, bb, cc, dd)
               u2[i][j] = xx[j]
               u2[0][j] = (self.Phi11(y[j], t[k]) - self.alpha1 * u2[1][j] /
               u2[-1][j] = (self.Phi12(y[j], t[k]) + self.beta1 * u2[-2][j]
                      self.beta2 + self.beta1 / self.hx)
            u2[i][0] = (self.Phi21(x[i], t[k]) - self.gamma1 * u2[i][1] /
               uu[i][j][k] = u2[i][j]
       res.append(numericalAnswer[0][i][y][t])
      res.append(xi * y * np.cos(t))
   return res
   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.psi0 = psi0
       self.psi1 = psi1
    def set 10 11(self, 1x0, 1x1, 1y0, 1y1):
       self.lx0 = lx0
       self.lx1 = lx1
       self.ly0 = ly0
       return Q
```

```
def CalculateLeftEdge(self, X, Y, t, square):
          square[i][0] = self.phi0(Y[i][0], t)
          square[i][-1] = self.phil(Y[i][-1], t)
   def CalculateBottomEdge(self, X, Y, t, square):
          square[0][j] = self.psi0(X[0][j], t)
   def CalculateTopEdge(self, X, Y, t, square):
          square[-1][j] = self.psil(X[-1][j], t)
    def CalculateLineFirstStep(self, i, X, Y, t, last square, now square):
          -self.cy * self.order * last square[i - 1][1] -
          c * now square[i][0]
       w.extend([
last square[i][j] -
       A.append((c, b, 0))
       w.append(
last square[i][-2] -
          c * now square[i][-1]
         now square[i][j] = line[j - 1]
    def CalculateLineSecondStep(self, j, X, Y, t, last square, now square):
          -self.cx * self.order * last square[1][j - 1] -
```

```
self.cx * self.order * last_square[1][j + 1] +
       w.extend([
last square[i][j] -
       A.append((c, b, 0))
       w.append(
          -self.cx * self.order * last square[-2][j - 1] -
          c * now square[-1][j]
          now square[i][j] = line[i - 1]
   def CalculateSquare(self, X, Y, t, last square):
       self.CalculateLeftEdge(X, Y, t - 0.5 * self.tau, square)
       self.CalculateTopEdge(X, Y, t - 0.5 * self.tau, square)
          self.CalculateLineFirstStep(i, X, Y, t - 0.5 * self.tau,
       self.CalculateLeftEdge(X, Y, t, square)
       self.CalculateBottomEdge(X, Y, t, square)
          self.CalculateLineSecondStep(j, X, Y, t, last square, square)
      self.CalculateH()
```

```
y = list(self.nparange(self.ly0, self.ly1, self.hy))
       Y = [[y[i] \text{ for in } x] \text{ for i in range(self.Ny)}]
       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)
def RealZByTime(lx0, lx1, ly0, ly1, t, f):
    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]):
    for i in range(X.shape[0]):
    for i in range(Z.shape[0]):
        for j in range(Z.shape[1]):
    slider = widgets.IntSlider(min=0, max=len(lst) - 1, step=1, value=0)
        play widjet = widgets.Play(interval=interval)
        widgets.jslink((play widjet, 'value'), (slider, 'value'))
        display(play widjet)
    return interact(StepSlice,
                     lst=fixed(lst),
    ax = fig.add subplot(1, 1, 1, projection='3d')
    ax.plot surface(np.array(X), np.array(Y), np.array(z))
       ax.plot wireframe(*RealZByTime(0, 1, 0, 1, t, u), color="green")
    ax.set_ylabel('y')
       't = ' + str(round(t, 8)) + " error = " + str(round(Error(X, Y, t, z),
```

```
11)),
    fig.tight_layout()
        for j in range(len(z[i])):
          minimum = z[i][j] if z[i][j] < minimum else minimum
          maximum = z[i][j] if z[i][j] > maximum else maximum
       minmax = SquareMinMax(z)
    xx, yy, tt, zz = schema(Nx=nx, Ny=ny, K=k)
    plots.append(PlotByTime(xx, yy, tt, zz, j, extrems, plot_true))
AnimateList(plots, play=True, interval=2000)
def GetGraphicH(solver, time = 0, tsteps = 40):
        x, y, t, z = solver(Nx = N, Ny = N, K = tsteps)
        h.append(solver.hx)
        e.append(Error(x, y, t[time], z[time]))
TSTEPS = 100
h1, e1 = GetGraphicH(first, time, TSTEPS)
h2, e2 = GetGraphicH(second, time, TSTEPS)
        tau.append(solver.tau)
        e.append(Error(x, y, t[time], z[time]))
```

```
plt.subplot(5, 1, i)
        h, eps = [], []
            h.append([])
            eps.append([])
            h[-1].append(schema.hx)
            eps[-1].append(Error(X, Y, T[Time], Z[Time]))
        Nx = NxFix
        plt.plot(np.array(h), np.array(eps), label="const T = " +
str(round(T[Time])))
        plt.xlabel('$h$')
        plt.ylabel('$\epsilon$')
        plt.legend()
args = {
```

```
'Phi11': lambda y, t: 0,
solver = ParabolicSolver(args)
analyticAnswer = solver.AnalyticSolve(nx, ny, T, K)
def DrawCharts(numericalAnswer, analyticAnswer, nx, ny, T, K, time, check =
   x = np.arange(hx, 1, hx)
   y = np.arange(hy, 1, hy)
   t = np.arange(tau, T, tau)
    z1 = PrepareNumerical(x, 10, time, numericalAnswer)
    z2 = PrepareAnalitic(x, y[10], t[time], analyticAnswer)
    plt.xlabel('x')
    plt.show()
    eps = []
       h.append([])
        tau.append([])
        eps.append([])
            h[-1].append(solv.hx)
            tau[-1].append(solv.tau)
            eps[-1].append(FullError(X, Y, T, Z))
   err = [max(m) for m in eps]
    plt.legend(loc='best')
    plt.ylabel('погрешность')
    plt.xlabel('t')
   plt.show()
```

```
fig = plt.figure()
    plt.plot(tau[-1], eps[-1])
   plt.legend(loc='best')
   plt.ylabel('погрешность')
   plt.xlabel('war')
   plt.show()
   ee = [eps[i][-1] for i in range(len(eps))]
   plt.plot(hh, ee)
   plt.legend(loc='best')
   plt.ylabel('погрешность')
   plt.xlabel('war')
   ax = fig.add_subplot(1, 1, 1, projection='3d')
   fig.tight layout()
    return (np.array(h), np.array(tau), np.array(eps))
h, tau, eps = DrawCharts(numericalAnswer, analyticAnswer, nx, ny, T, K,
plottingTime)
firstMethod = False
args['algorithm'] = 'FractionalSteps'
solver = ParabolicSolver(args)
analyticAnswer = solver.AnalyticSolve(nx, ny, T, K)
h1, tau1, eps1 = DrawCharts(numericalAnswer, analyticAnswer, nx, ny, T, K,
```