1 Постановка задачи

Дано:

- 1. Полигональная область Ω с треугольной сеткой
- 2. Заданная функция (например, $u(x, y) = \sin(x + y)$)

Задача:

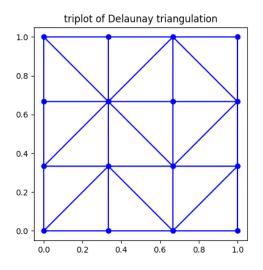
- 1. Построить линейный интерполянт I_h
- 2. Написать функцию, вычисляющую норму $L^2(\Omega)$ разности точного решения и интерполянта
- 3. Написать функцию, вычисляющую норму $L^2(\Omega)$ разности градиентов точного решения и интерполянта
- 4. Найти зависимость точности вычисления норм от шага h
- 5. Написать алгоритм минимизации функционала вида:

$$J = ||u_h - u||_{L^2}^2 \tag{1}$$

2 Решение

2.1 Триангуляция области

Пока что для простоты рассматривается прямоугольная область, триангуляция выполняется следующим образом:



2.2 Построение интерполянта

Интерполянт задаётся в узлах сетки точными занчениями интерполируемой функции. На рёбрах конечного элемента он задаётся уравнением прямой в пространстве R_3 , проходящей через точки ребра, на грани - уравнением плоскости, проходящей через вершины конечного элемента (в данной работе это впринципе не нужно, достаточно рассматривать рёбра).

2.3 Вычисление нормы разности точного решения и интерполянта

Норму считаем по следующей формуле (Ω_i - конечный элемент с индексом i, N - число конечных элементов)

$$||f||_{L_2(\Omega)} = \left(\int_{\Omega} |f|^2 d\Omega\right)^{0.5} = \left(\sum_{i=1}^N \int_{\Omega_i} |f|^2 d\Omega\right)^{0.5}$$

А интеграл на конечном элементе считаем как:

$$\int_{\Omega_i} |f|^2 d\Omega = \frac{\Delta_i}{3} (\psi_{12} + \psi_{13} + \psi_{23})$$

Где ψ_{jk} - значение функции $|f|^2$ в центральной точке ребра jk конечного элемента i, а Δ_i - площадь конечного элемента

При этом, в данном случае функция $f = u - u_I$. Пример того, как в точности вычисляется норма, есть в приведённом ниже коде программы

2.4 Вычисление нормы разности градиентов точного решения и интерполянта

Тут действуем в точности также, как и в пункте выше. В данном случае, функция $f = grad(u) - grad(u_I)$. grad(u) задаём 'вручную' по определению градиента. $grad(u_I)$ находим как сумму значений $a_1 + a_2$, где a_1, a_2 находим из решения системы:

$$\begin{cases} a_1x_1 + a_2y_1 + a_3 = u(x_1, y_1) \\ a_1x_2 + a_2y_2 + a_3 = u(x_2, y_2) \\ a_1x_3 + a_2y_3 + a_3 = u(x_3, y_3) \end{cases}$$

Где $z = a_1x + a_2y + a_3$ - уравнение плоскости, в которой лежит конечный элемент, а $(x_i, y_i, u(x_i, y_i))$ - координаты вершин конечного элемента (известны из постановки задачи и триангуляции области)

2.5 Зависимость ошибки от числа узлов

```
function:

n = 2 , error = 0.03608439182435161

n = 4 , error = 0.008242500184651272

n = 8 , error = 0.0015906731415815446

n = 16 , error = 0.0034528069349915264

n = 32 , error = 8.166999259286822e-05

n = 64 , error = 1.9929116899051134e-05

n = 128 , error = 4.90693971374586e-06

n = 256 , error = 1.21581684316745e-06

gradient:

n = 2 , error = 0.2041241452319315

n = 4 , error = 0.077795738993455

n = 8 , error = 0.035583665072484706

n = 16 , error = 0.01630394483187211

n = 32 , error = 0.007806450997176318

n = 64 , error = 0.0038594499909911373

n = 128 , error = 0.0019187120164667686

n = 256 , error = 0.0009538529259929061
```

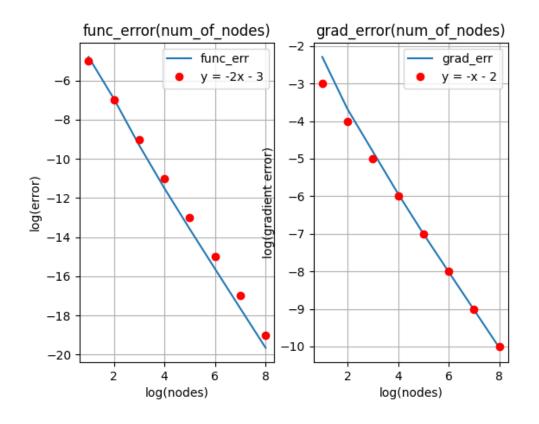


Рис. 1: Графики зависимости ошибки от числа узлов (на границе области) для функции f(x,y) = x(1-x)y(1-y) в логарифмических осях.

2.6 Поиск значений сеточной функции посредством минимизации функционала ошибки

Запишем функционал ошибок:

$$J = \int_{\Omega} |u - \sum_{i=1}^{N} u_i \cdot \phi_i|^2 \tag{2}$$

Наше приближённое решение представлено в виде: $u_h = \sum_{i=1}^N u_i \cdot \phi_i$, где ϕ_i - базисные функции в узлах сетки, а N, соответственно, число узлов.

Далее составляем матричное уравнение, пользуясь условием минимума функционала:

$$\frac{\partial J}{\partial u_{\dot{s}}} = 0 \tag{3}$$

Проделав очевидные преобразования над J, получаем матричное уравнение относительно u_i :

$$\sum_{j=i}^{N} u_i \int_{\Omega} \phi_i \cdot \phi_j = -\int_{\Omega} u \cdot \phi_i \tag{4}$$

Где базисные функции могут быть вычислены как сумма функций формы на тех конечных элементах, вершиной которых является узел с индексом i в глобальной нумерации узлов:

$$\phi_i = \sum_{k=1}^M \phi_i^k \tag{5}$$

а ϕ_i^k , в свою очередь, находятся из решения систем вида:

$$\begin{cases} a_1x_1 + a_2y_1 + a_3 = 1\\ a_1x_2 + a_2y_2 + a_3 = 0\\ a_1x_3 + a_2y_3 + a_3 = 0 \end{cases}$$
(6)

для каждого конечного элемента.

В формуле (5), M - число конечных элементов, в которые входит узел с индексом i в глобальной нумерации, а ϕ_i^k - функция формы на k-ом элементе - плоскость, проходящая через три точки:

- 1. $i:(x_1,y_1,1)$
- 2. $(x_2, y_2, 0)$
- 3. $(x_3, y_3, 0)$

3 Код

Bce материалы, использованные при подготовке работы, доступны тут: https://github.com/LanskovNV/fem-labs/tree/master/lab_3 Также все исходные коды доступны в секции 'Приложение'.

4 Приложение

```
main.py
              Thu Apr 23 00:40:17 2020
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from math import log2
from src.interpolation import Interpolation
xa, xb = 0, 1
ya, yb = 0, 1
shape = np.array([[xa, ya], [xa, yb], [xb, yb], [xb, ya]])
def print_errors():
    print("function:")
    for i in range (1, 9):
        inter = Interpolation(2**i, shape)
        print("n = ", 2**i, ", error = ", inter.error(is_grad=False))
    print("gradient:")
    for i in range (1, 9):
        inter = Interpolation(2**i, shape)
        print("n = ", 2**i, ", error = ", inter.error(is_grad=True))
def draw_errors():
    n = [2**x for x in range(1, 9)]
    err = [Interpolation(i, shape).error() for i in n]
    err_grad = [Interpolation(i, shape).error(True) for i in n]
    f = np.vectorize(log2)
    def f1(x): return -2*x - 3
    def f2(x): return - x - 2
    f1 = np.vectorize(f1)
    f2 = np.vectorize(f2)
    z = range(1, 9)
    fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(1, 2)
    x, y = n, err
    ax1.plot(f(x), f(y), label='func_err')
    ax1.plot(z, f1(z), 'ro', label='y = -2x - 3')
    x, y = n, err\_grad
    ax2.plot(f(x), f(y), label='grad_err')
    ax2.plot(z, f2(z), 'ro', label='y = -x - 2')
    ax1.set_title("func_error(num_of_nodes)")
    ax1.set_xlabel("log(nodes)")
    ax1.set_ylabel("log(error)")
    ax1.grid()
    ax1.legend()
    ax2.set_title("grad_error(num_of_nodes)")
    ax2.set_xlabel("log(nodes)")
    ax2.set_ylabel("log(gradient error)")
    ax2.grid()
    ax2.legend()
    plt.savefig("pic/Figure_3.png")
    # plt.show()
if __name__ == "__main__":
```

print_errors()
draw_errors()

```
from abc import ABC, abstractmethod
import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib.tri as tri
import numpy as np
class Region (ABC):
   triangles = []
   x_{coords} = []
   y_{coords} = []
   shape = []
   def __init__(self, shape):
        self.shape = shape
   def triangulate(self, n):
       self._flatten(n)
        x = self.x\_coords
        y = self.y_coords
        self.triangles = tri.Triangulation(x, y)
    # generate flatten coords of the net points
    # with specified discretization steps
   @abstractmethod
   def _flatten(self, n):
       pass
   def draw(self):
        fig = plt.figure()
        ax = fig.add_subplot(1, 1, 1)
        shape = plt.Polygon(self.shape, color='g', alpha=0.3)
        ax.add_patch(shape)
        plt.plot()
        plt.show()
   def draw_net(self):
        plt.figure()
        plt.gca().set_aspect('equal')
        plt.triplot(self.triangles, 'bo-')
        plt.title('triplot of Delaunay triangulation')
        plt.show()
```

```
import numpy as np
```

```
from src.region import Region
class Rectangle (Region):
   def __init__(self, shape=np.array([[0, 0], [0, 1], [1, 1], [1, 0]])):
        super().__init__(shape)
        self.x_int = [shape[:, 0].min(), shape[:, 0].max()]
        self.y_int = [shape[:, 1].min(), shape[:, 1].max()]
   def _flatten(self, n):
        self.x_coords = np.linspace(self.x_int[0], self.x_int[1], n)
        self.y_coords = np.linspace(self.y_int[0], self.y_int[1], n)
        self.x_coords = np.tile(self.x_coords, n)
        self.y_coords = np.repeat(self.y_coords, n)
        \# n += 1
        # def half_step(interval):
             return (interval[1] - interval[0]) / (n - 1) / 2
        # def get_x(interval):
             first_layer = np.linspace(interval[0], interval[1], n)
              hs = half_step(interval)
              second_layer = np.linspace(interval[0] + hs, interval[1] + hs, n - 1, endpo
int=False)
        #
              second_layer = np.append(second_layer, first_layer[0])
              second_layer = np.append(second_layer, first_layer[-1])
        #
             segment = np.append(first_layer, second_layer)
             net_x = np.tile(segment, n - 1)
             return np.append(net_x, first_layer)
        # def get_y(interval):
             net_y = np.linspace(interval[0], interval[1], 2*n - 1)
        #
              first = np.repeat(net_y[::2], n)
        #
              second = np.repeat(net\_y[1::2], n + 1)
             return np.sort(np.append(first, second))
        # def get_coords(x_int, y_int):
             xc = get_x(x_{int})
             yc = get_y(y_int)
             return xc, yc
        # # longest edge should have more points
        # if (self.x_int[1] - self.x_int[0]) > (self.y_int[1] - self.y_int[0]):
              self.y_coords, self.x_coords = get_coords(self.y_int, self.x_int)
        # else:
              self.x_coords, self.y_coords = get_coords(self.x_int, self.y_int)
```

```
interpolation.py
                       Thu Apr 23 00:01:30 2020
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from math import sqrt
from src.rectangle import Rectangle
class Interpolation:
   def __init__(self, n, shape=np.array([[0, 0], [0, 1], [1, 1], [1, 0]])):
        # omega setup
        self.shape = shape
        self.omega = Rectangle(self.shape)
        self.omega.triangulate(n)
        # function set up manually
        self.function = lambda x, y: x*(1 - x)*y*(1 - y)
        self.grad = lambda x, y: ((1 - 2*x)*(y - y**2) + (1 - 2*y)*(x - x**2))
   def draw(self):
        fig = plt.figure()
        ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
        x = self.omega.x\_coords
        y = self.omega.y_coords
        func = np.vectorize(self.function)
        z = func(self.omega.x_coords, self.omega.y_coords)
        ax.plot_trisurf(x, y, z)
        plt.show()
   def error(self, is_grad=False):
        def get_coords(tr):
            trc = np.zeros((3, 2))
            trc[0][0], trc[0][1] = self.omega.x_coords[tr[0]], self.omega.y_coords[tr[0]]
            trc[1][0], trc[1][1] = self.omega.x_coords[tr[1]], self.omega.y_coords[tr[1]]
            trc[2][0], trc[2][1] = self.omega.x_coords[tr[2]], self.omega.y_coords[tr[2]]
            return trc
        def area(trc):
            s = (trc[1, 0] - trc[0, 0])*(trc[2, 1] - trc[0, 1]) - \
                (trc[1, 1] - trc[0, 1])*(trc[2, 0] - trc[0, 0])
            s = abs(s) / 2
            return s
        def middle_val(trc, a, b, x, y):
            xa, xb = trc[a][0], trc[b][0]
            ya, yb = trc[a][1], trc[b][1]
            za, zb = self.function(xa, ya), self.function(xb, yb)
            if xb - xa == 0:
                return za + (zb - za) * (y - ya) / (yb - ya)
            else:
                return za + (zb - za) * (x - xa) / (xb - xa)
        def middle_val_grad(trc):
            m = np.column_stack((trc, np.ones(3)))
            r = np.array([self.function(trc[0][0], trc[0][1]),
                          self.function(trc[1][0], trc[1][1]),
                          self.function(trc[2][0], trc[2][1])])
            a = np.linalq.solve(m, r)
            return a[0] + a[1]
        def middle(trc, a, b):
            x = (trc[b][0] + trc[a][0]) / 2
            y = (trc[b][1] + trc[a][1]) / 2
            if is_grad:
                mid_val = middle_val_grad(trc)
                return (abs(mid_val - self.grad(x, y))) ** 2
```

else:

```
mid_val = middle_val(trc, a, b, x, y)
    return (abs(mid_val - self.function(x, y))) ** 2

def int_triang(tr):
    trc = get_coords(tr)
    f01 = middle(trc, 0, 1)
    f12 = middle(trc, 1, 2)
    f20 = middle(trc, 2, 0)
    return area(trc) / 3 * (f01 + f12 + f20)

ans = 0
for _ in self.omega.triangles.triangles:
    ans += int_triang(_)

return sqrt(ans)
```

Thu Apr 23 00:01:30 2020

interpolation.py