

# Практическая работа по курсу "Численные методы"

Худякова Екатерина, группа 209, ВМК МГУ

## Постановка задачи

Найти решение задачи Коши

$$\frac{du}{dx} = \int_0^x f(t) dt, u = u(x), 0 < x < l$$

$$u(0) = u_0$$

методом Рунге – Кутты второго порядка

Функция  $f(t)$  задана и может быть найдена как в точках сетки

$$x_i = ih, i = 0, 1, \dots, N, h = \frac{l}{N}, \text{ так и в любой точке отрезка } [0, l]$$

а) Исследовать поведение решения на сгущающихся сетках (при увеличении  $N$ ).

б) Выяснить, будет ли сходимость.

### Вариант задачи

$$\text{Функция } f(t) = e^{-t^2}$$

отрезок  $[0, 1]$ , начальное  $N = 20$

$u(x)$  можно для проверки вычислять численным интегрированием. Для этого введем функцию

$$g(x) = \int_0^x e^{-t^2} dt = \frac{\sqrt{\pi}}{2} \operatorname{erf}(x)$$

Тогда

$$u(x_0) = \int_0^{x_0} g(x) dx \text{ (для } u(0) = 0)$$

## Используемые формулы и алгоритмы

Функция  $g_1(x, u) = g(x)$  непрерывна и удовлетворяет условию Липшица по аргументу  $u$  в любой

окрестности начальной точки (поскольку функция от  $u$  не зависит). Следовательно, можно

указать отрезок  $[a, b]$ ,  $a < x_0 < b$ , на котором решение вышеописанной задачи

существует и единственно.

Для интегрирования используется **метод трапеций**. Формула для равномерной сетки:

$$\int_a^b f(x) dx \approx h \left( \frac{f_0 + f_n}{2} + \sum_{i=1}^{n-1} f_i \right)$$

Применим к  $f(x)$ ,  $g_1(x, u)$ , так как они интегрируемы (как непрерывные).

**Реккурентное соотношение для метода Рунге-Кутты:**

$$y_{i+1} = y_i + h \left[ (1 - \alpha)g(x_i, y_i) + \alpha g \left( x_i + \frac{h}{2\alpha}, y_i + \frac{h}{2\alpha}g(x_i, y_i) \right) \right]$$

Поскольку  $g(x, u)$  в данном случае не зависит от  $u$ , формула может быть записана как

$$y_{i+1} = y_i + h \left[ (1 - \alpha)g(x_i) + \alpha g \left( x_i + \frac{h}{2\alpha} \right) \right]$$

Было исследовано 2 разностные схемы:

**1.  $\alpha = 0.5$**  ("предиктор-корректор")

Фактическая формула:

$$y_{i+1} = y_i + h \frac{g(x_i) + g(x_{i+1})}{2}$$

**2.  $\alpha = 1$**

Фактическая формула:

$$y_{i+1} = y_i + hg \left( x_i + \frac{h}{2} \right)$$

Для исследования было решено взять следующее количество точек (N): 10, 20, 40, 80, 160.

## Программная реализация

In [1]:

```
from math import *
import numpy as np
%matplotlib inline
import matplotlib.pyplot as plt
import random

# параметры для графиков
plt.rcParams['figure.figsize'] = [10, 10]
plt.rcParams['font.size'] = '14'

# точность с которой считаю интеграл
eps = 0.000001

# функция f(t)
def f(t):
    return(exp(-t*t))

# Вычисление интеграла по формуле трапеций
def integral(x, op):
    n = 1
    h = x / n
    sum_tek = 0.0
    sum_next = 0.0
    for i in range(n):
        sum_next = sum_next + op(i * h)
```

```

sum_next = sum_next - op(0)/2 - op(x)/2
while(1):
    sum_tek = sum_next
    h = h / 2;
    for i in range(n):
        sum_next += op(h * (i * 2 + 1))
    n = n * 2
    if(fabs(h * 2 * sum_tek - h * sum_next) < eps):
        break
    return(h * sum_next)

# функция g(x)
def g(x):
    return(integral(x, f))

# funct, и используются для проверки и расчета погрешности
# funct(x) - аналитически заданная g(x)
# u(x) - вычисляемая методом трапеций искомая функция

def funct(x):
    return(sqrt(pi) * erf(x) / 2)

def u(x):
    return(integral(x, funct))

# вычисление медодом Рунге-Кутта, параметры: a, b - начало и конец отрезка,
# N - число точек, arr - массив для записи результатов, function - функция
def rungekutta(a, b, N, alpha, arr, op):
    arr[0] = 0.0
    h = (b - a) / N
    for i in range(1, N + 1):
        inter = op(a + h * (i - 1))
        arr[i] = arr[i-1] + ((1-alpha)*inter + alpha*op(a+h*(i-1+1/2/alpha)))*h

```

In [2]:

```

# на скольких h рассматривается метод
M = 5
# на сколько умножается начальное значение точек
mnozh = [1, 2, 4, 8, 16]
# начальное значение точек
N = 10

# массив с количеством точек
num = [N * mnozh[i] for i in range(M)]
# массив с шагом
h = [(1.0 / num[i]) for i in range(M)]
# массив для результатов расчетов
mas = [np.zeros((2, num[i] + 1)) for i in range(M)]

# итоговый массив по N + 1 точек для разных h и alpha
res = np.zeros((M, 2, N + 1))
# фактические значения u(x)
u_res = np.zeros(N + 1)
# значения для сетки
x_res = np.zeros(N + 1)
# ошибка (считаю как максимальное отклонение)
delta = np.zeros((M,2))

# считаем для разного количества точек и разных alpha
for i in range(M):
    rungekutta(0, 1.0, num[i], 1.0, mas[i][0], g)
    rungekutta(0, 1.0, num[i], 0.5, mas[i][1], g)

# заполняем массив x
for i in range(N + 1):
    x_res[i] = i * h[0]

```

```
# считаем значения u(x)
for i in range(N + 1):
    u_res[i] = u(x_res[i])
# заполняем массив результатов
for i in range(M):
    for j in range(2):
        for e in range(N + 1):
            res[i][j][e] = mas[i][j][e] * (num[i] // N)
```

## Цифровое и графическое представление результатов

In [3]:

```
#Печать таблицы

# BOLD GREEN COLOR "\033[1;32m"
# BOLD YELLOW COLOR "\033[1;33m"
# STANDARD COLOR "\x1b[0m"

def printing():
    for i in range(13 + M * 16):
        print("-", end = '')
    print()

# Вывод таблицы значений

printing()
print("|", end = '')
for i in range(M):
    print("|N = {:11d}".format(num[i]), end = '')
print("|")
printing()
print("| x ", end = '')
for i in range(M):
    print("| a = 1 |a = 0.5", end = '')
print("| u |")
for i in range(N + 1):
    printing()
    print("|", end = '')
    print("{:3.1f}".format(x_res[i]), end = '')
    print("|", end = '')
    for j in range(M):
        for e in range(2):
            if(num[j] == 20):
                print("\033[1;32m{:7.5f}\x1b[0m".format(res[j][e][i]), end = '')
            else:
                print("\033[1;33m{:7.5f}\x1b[0m".format(res[j][e][i]), end = '')
        print("|", end = '')
        if(abs(u_res[i] - res[j][e][i]) > delta[j][e]):
            delta[j][e] = abs(u_res[i] - res[j][e][i])
    print("{:7.5f}".format(u_res[i]), end = '')
    print("|")
printing()
```

	N =	10	N =	20	N =	40	N =	80	N =	160	
x	a = 1	a = 0.5	a = 1	a = 0.5	a = 1	a = 0.5	a = 1	a = 0.5	a = 1	a = 0.5	u
0.0	0.00000	0.00000	0.00000	0.00000	0.00000	0.00000	0.00000	0.00000	0.00000	0.00000	0.00000
0.1	0.00500	0.00498	0.00499	0.00499	0.00499	0.00499	0.00499	0.00499	0.00499	0.00499	0.00499
0.2	0.01988	0.01983	0.01987	0.01986	0.01987	0.01987	0.01987	0.01987	0.01987	0.01987	0.01987
0.3	0.04437	0.04426	0.04435	0.04432	0.04434	0.04433	0.04434	0.04434	0.04434	0.04434	0.04434

0.4	0.07799	0.07781	0.07795	0.07790	0.07794	0.07793	0.07793	0.07793	0.07793	0.07793	0.07793
0.5	0.12013	0.11986	0.12006	0.11999	0.12005	0.12003	0.12004	0.12004	0.12004	0.12004	0.12004
0.6	0.17006	0.16968	0.16996	0.16987	0.16994	0.16991	0.16993	0.16993	0.16993	0.16993	0.16993
0.7	0.22695	0.22647	0.22683	0.22671	0.22680	0.22677	0.22680	0.22679	0.22679	0.22679	0.22679
0.8	0.28998	0.28939	0.28983	0.28968	0.28979	0.28976	0.28978	0.28978	0.28978	0.28978	0.28978
0.9	0.35828	0.35758	0.35810	0.35793	0.35806	0.35802	0.35805	0.35804	0.35805	0.35804	0.35805
1.0	0.43103	0.43024	0.43083	0.43063	0.43078	0.43073	0.43077	0.43075	0.43076	0.43076	0.43076

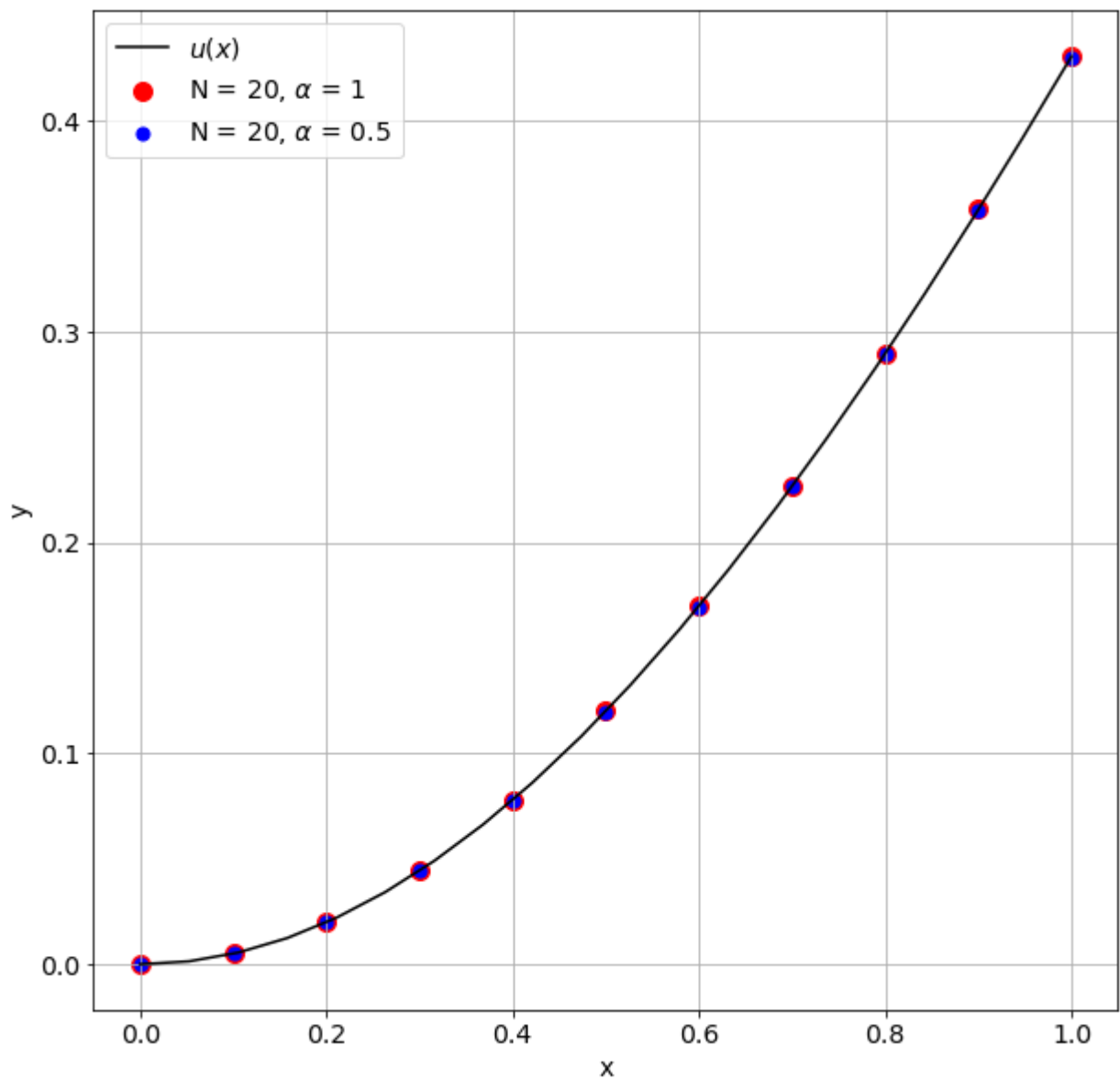
Сравнение результатов с предполагаемой функцией показывает, что

при  $N = 20$  значения вычисляются достаточно точно:

In [4]:

```
# график функции u(x)
vis_u = np.vectorize(u)
x=np.linspace(0,1,20)
plt.plot(x, vis_u(x), c = 'black', label = '$u(x)$')
for i in range(M):
    if(num[i] == 20):
        plt.scatter(x_res, res[0, 0], c = 'r', s = 100, label = r'N = 20, $\alpha$ = 1')
        plt.scatter(x_res, res[0, 1], c = 'b', s = 50, label = r'N = 20, $\alpha$ = 0.5')
plt.grid()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.legend()
```

Out[4]: <matplotlib.legend.Legend at 0x7f178b926e50>



Ошибка  $\Delta_i = |z_i| = |y_i - u_i|$  (где  $y_i$  вычисляется методом Рунге-Кутты,  $u_i$  методом трапеций)

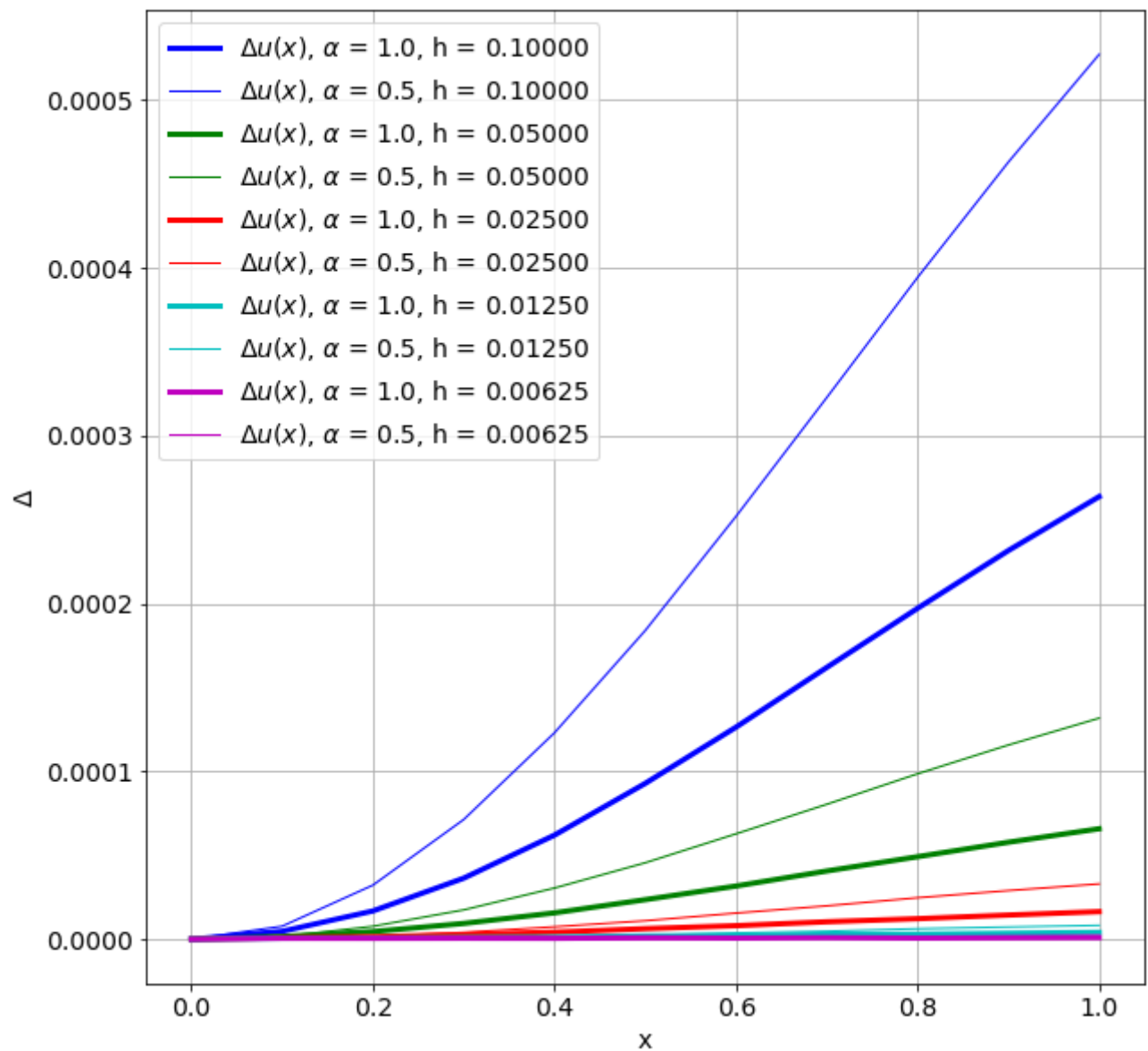
отрицательно коррелирует с шагом  $h$  (т.е. чем больше точек, тем точнее расчет и меньше погрешность).

```
In [5]: colors = ['b', 'g', 'r', 'c', 'm', 'y', 'k']
x=np.linspace(0,1,10)

for i in range(M):
    plt.plot(x_res, np.abs(res[i,0] - u_res) , c = colors[i], linewidth = 3,
             label = r'$\Delta u(x)$, $\alpha$ = 1.0, h = { :7.5f}'.format(h[i]))
    plt.plot(x_res, np.abs(res[i,1] - u_res) , c = colors[i], linewidth = 1,
             label = r'$\Delta u(x)$, $\alpha$ = 0.5, h = { :7.5f}'.format(h[i]))

plt.grid()
plt.xlabel('x')
plt.ylabel(r'$\Delta$')
plt.legend()
```

Out[5]: <matplotlib.legend.Legend at 0x7f178ab5afd0>



Норма  $\|\Delta\|$  соответствует ожидаемой оценке  $\|\Delta\| \leq Mlh^2e^{Cl}$

где  $\left| \frac{\partial f}{\partial u}(x, u) \right| \leq C$  (для расчета взята  $C = 0$ )

$$\left| \frac{1}{6}u''(x_i) - \frac{1}{8\alpha} \left[ \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x_i, u_i) + 2\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial u}(x_i, u_i)f(x_i, u_i) + \frac{\partial^2 f}{\partial u^2}(x_i, u_i)f^2(x_i, u_i) \right] \right| =$$

$$= \left| \left( \frac{1}{6} - \frac{1}{8\alpha} \right) u''(x_i) \right| \leq M$$

для расчета принято что  $u''(x_i) = e^{-x_i^2} \leq 1.0$

$l$  - длина отрезка

In [6]:

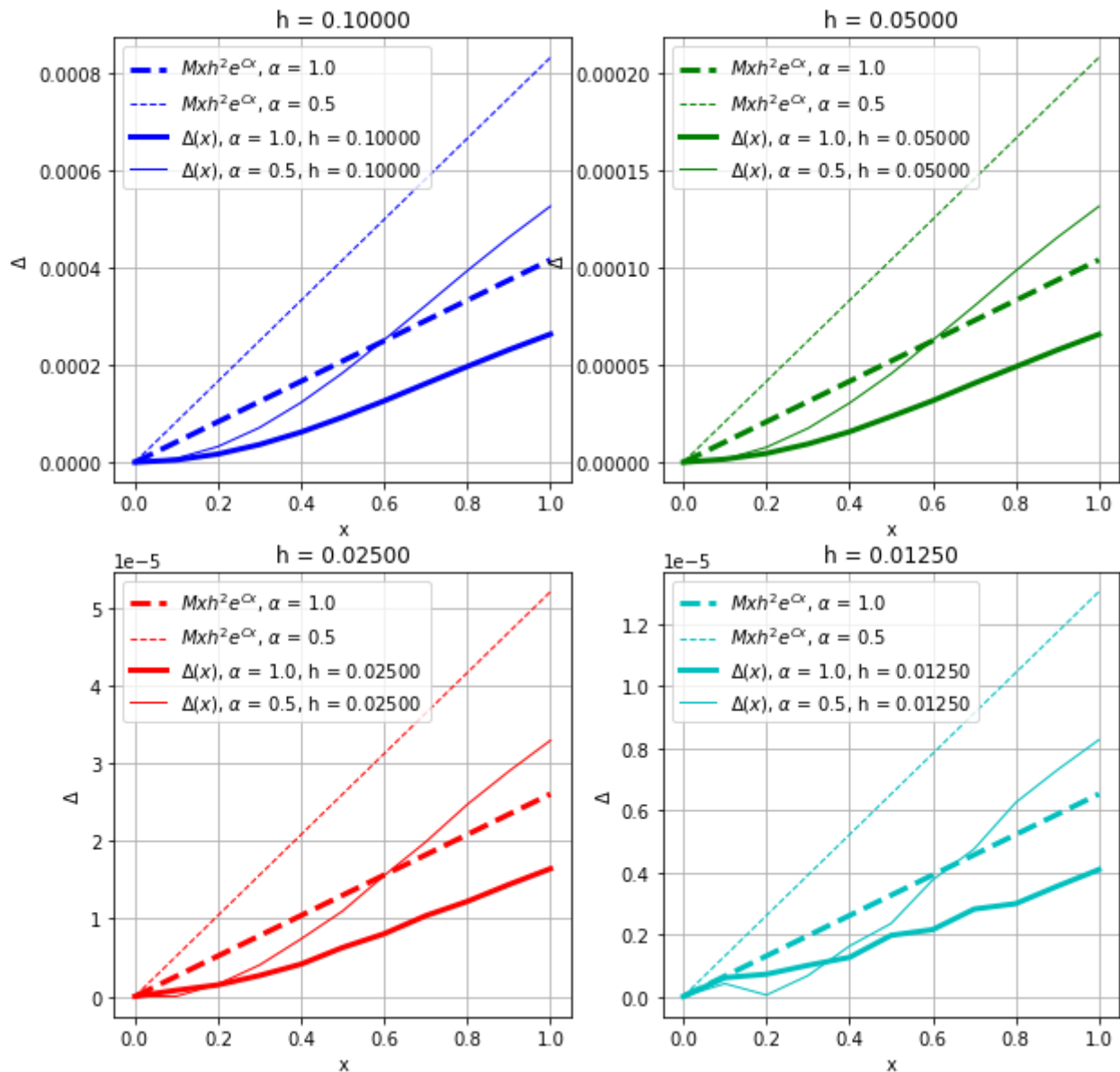
```
plt.rcParams['font.size'] = '10'
x=np.linspace(0,1,10)
def O(x, h, alpha):
    return(1.0 * x * h ** 2 * abs((1/6 - 1/8/alpha)))

vis_0 = np.vectorize(O)
#vis_0_0_5 = np.vectorize(O_0_5)
for i in range(4):
    plt.subplot(2, 2, i+1)
    plt.plot(x, vis_0(x, h[i], 1.0), c = colors[i],
             label = r'$Mxh^2e^{Cx}$, $\alpha$ = 1.0', linewidth = 3, linestyle = '--')
```

```

plt.plot(x, vis_0(x, h[i], 0.5), c = colors[i],
         label = r'$Mxh^2e^{Cx}$, $\alpha$ = 0.5', linewidth = 1, linestyle = '--')
plt.plot(x_res, np.abs(res[i,0] - u_res), c = colors[i], linewidth = 3,
         label = r'$\Delta(x)$, $\alpha$ = 1.0, h = {:7.5f}'.format(h[i]))
plt.plot(x_res, np.abs(res[i,1] - u_res), c = colors[i], linewidth = 1,
         label = r'$\Delta(x)$, $\alpha$ = 0.5, h = {:7.5f}'.format(h[i]))
plt.grid()
plt.title(r'h = {:7.5f}'.format(h[i]))
plt.xlabel('x')
plt.ylabel(r'$\Delta$')
plt.legend()
plt.rcParams['font.size'] = '14'

```



На сгущающихся сетках погрешность стремится к нулю, то есть показано, что данный метод сходится.

При этом погрешность  $\|\Delta\|$ , как видно из графика ниже, стремится к 0 со скоростью не более  $h^2$ , что соответствует оценке выше.

Коэффициент при расчетах в данном случае подбирается по последней точке.

```

In [7]: x=np.linspace(0,0.105,50)

def k1(t):
    return(delta[0][0] / (h[0] ** t))
def k2(t):
    return(delta[0][1] / (h[0] ** t))

```



```

plt.plot(x, k1(1) * x, c = 'r', linestyle = '--',
         label = r'$k_1h$, $\alpha$ = 1')
plt.plot(x, k2(1) * x, c = 'b', linestyle = '--',
         label = r'$k_1h$, $\alpha$ = 0.5')
plt.plot(x, k1(2) * x ** 2, c = 'r', linewidth = 3,
         label = r'$k_1h^2$, $\alpha$ = 1')
plt.plot(x, k2(2) * x ** 2, c = 'b', linewidth = 3,
         label = r'$k_1h^2$, $\alpha$ = 0.5')
plt.plot(x, k1(3) * x ** 3, c = 'r', linestyle = '-.-',
         label = r'$k_1h^3$, $\alpha$ = 1')
plt.plot(x, k2(3) * x ** 3, c = 'b', linestyle = '-.-',
         label = r'$k_1h^3$, $\alpha$ = 0.5')

plt.scatter(h[:, 0], delta[:, 0], c = 'red', s = 50,
            label = r'$\Delta(h)$, $\alpha$ = 1')
plt.scatter(h[:, 1], delta[:, 1], c = 'blue', s = 50,
            label = r'$\Delta(h)$, $\alpha$ = 0.5')

plt.grid()
plt.xlabel('h')
plt.ylabel(r'$\Delta$')
plt.legend()

```

Out[7]: <matplotlib.legend.Legend at 0x7f178ac1e3a0>

