Задание на 06.02 Кириленко Андрей, ВШЭ 5 февраля 2019

1

Выведем формулу второго порядка точности для первой производной. Обозначим $x_1 =$ $x_0 - \frac{h}{a}, x_2 = x_0, x_3 = x_0 + ha$. Так как нужен второй порядок, оставляем два первых слагаемых в формуле производной: $p'(x) = [x_1, x_2]f + [x_1, x_2, x_3]f * (x - x_1 + x - x_2).$

Подставляем разделенные разности, получаем:

Подставляем разделенные разности, получаем:
$$f'(x_0) \sim p'(x_2) = \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1} + \frac{\frac{f(x_3) - f(x_1)}{x_3 - x_1} - \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}}{x_3 - x_2} * (x_2 - x_1) = \frac{y_2 - y_1}{h/a} + \frac{\frac{y_3 - y_1}{ah + h/a} - \frac{y_2 - y_1}{h/a}}{ah} * \frac{h}{a} = \frac{1}{h}((y_2 - y_1)(a - \frac{1}{a}) + \frac{y_3 - y_1}{a^3 + a}).$$

Теперь можно построить графики для синуса.

Пусть
$$\alpha = 1, 1.2, 1.4, 1.6, 1.8, 2, f(x) = sin(x), f'(x) = cos(x), h \in [10^{-8}, 1]$$

Напишем код построения графиков:

Расчеты:

```
def f(x):
      return np. sin(x)
  def df(x):
      return np.cos(x)
  def p(a, h, x0):
     x1 = x0 - h / a
      y1 = f(x1)
      x2 = x0
      y2 = f(x2)
11
      x3 = x0 + h * a
      y3 = f(x3)
13
      return 1 / h * ((y2 - y1) * (a - 1 / a) + (y3 - y1) / (a ** 3 + a))
14
```

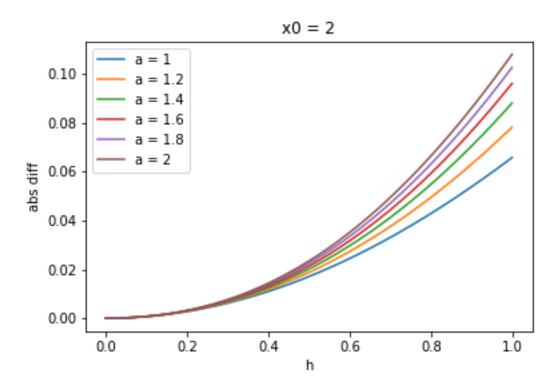
Листинг 1: Вычисления

Далее построим графики с помощью следующего кода:

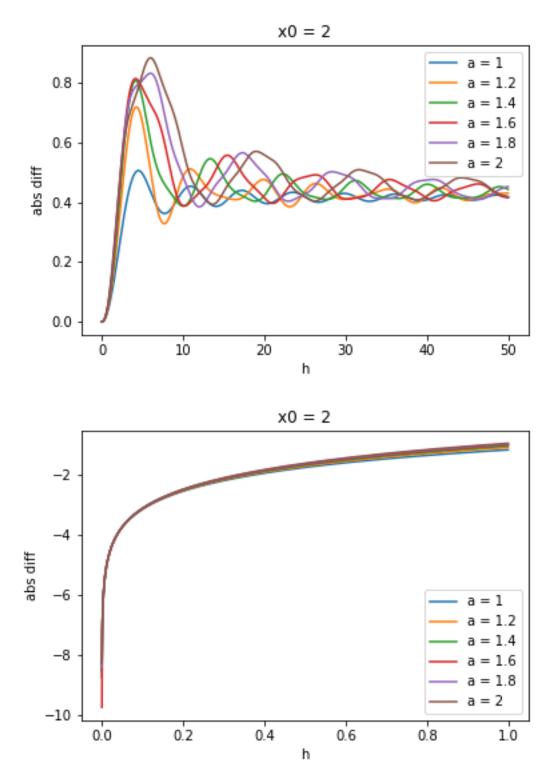
```
def plot error (alph, x0):
      x = []
      y = []
      step = 10 ** (-3)
      h = 10 ** (-8)
      b = 1
      ans = df(x0)
      while h \le b:
          x.append(h)
9
          y.append(abs(p(alph, h, x0) - ans))
10
          h += step
11
      graph.title("x0 = " + str(x0))
12
      graph.plot(x, y)
13
```

Листинг 2: Построение графиков

Получим следующее:



Также попытаемся построить логарифм ошибки, а также попробуем увеличить h:



Обсудим полученные результаты. Во-первых, в оценку погрешности по модулю подставим N=2, n=1, получим оценку $C*\frac{||f^{(3)}||_C}{2}*max_i|x-x_i|^2$. Норма синуса это единица, максимум достигается в точке $x_0+\alpha h$, так как $\alpha\geq 1$. Итого оценка из теории это $O(\alpha^2h^2)$. И действительно, если посмотреть на первый график, действительно видим параболу. Кроме того, ошибка прямо пропорционалана α , как и в оценке.

График логарифма в данном случае не интересен, степенной рост дает логарифмический график, и они почти совпадают.

Наконец, если посмотреть на расширенный график, можно отметить две вещи: погреш-

ность перестает быть параболой, и становится периодической, я это связываю с тем, что так как синус периодичен, то мы попадаем в "похожие" точки, но сдвинутые на период. Кроме того, есть тенденция стремления погрешности к истинному значению модуля про- изводной, так как приблизительная производная стремится к нулю из-за множителя $\frac{1}{h}$, а остальное ограничено, и значение |f'-approx|->|f'-0|->|f'|.

2a

Посчитаем точное значение интеграла:

```
\int_{-1}^{5} \frac{1}{9x^2+1} = \frac{1}{3} arctg(3x)|_{-1}^{5} \sim 0.9177579784724423
```

Теперь реализуем методы трапеций и Симпсона:

```
def func(x):
      return 1.0 / (9 * (x ** 2) + 1)
  def func int indefinite(x):
      return np. arctan (3 * x) / 3
  def func int definite(a, b):
      return func int indefinite(b) - func int indefinite(a)
  def trapezioid (f, a, b, M):
10
      summ = (f(a) + f(b)) / 2
      h = (b - a) / M
      x = a + h
13
      for i in range (1, M):
14
          summ += f(x)
          x += h
17
      return summ * h
18
  def simpson(f, a, b, M):
19
      h = (b - a) / M
20
      summ = f(a) + f(b) + 4 * f(a + h / 2)
21
      x = a + h
      for i in range (1, M):
          summ += 2 * f(x) + 4 * f(x + h / 2)
           x \ +\!\!= \ h
      return summ * (h / 6)
```

Листинг 3: Методы трапеций и Симпсона

Сделаем вычисление всеми способами:

```
print ("Math answer:")
print (func_int_definite(-1, 5))
print ("Trapezioid answer:")
print (trapezioid (func, -1, 5, 1000))
print ("Simpson answer:")
print (simpson (func, -1, 5, 1000))
print (|math - trapezioid|:")
print (abs(trapezioid (func, -1, 5, 1000) - func_int_definite(-1, 5)))
```

```
print (" | math - simpson | : ")

print (abs (simpson (func, -1, 5, 1000) - func_int_definite(-1, 5)))
```

Листинг 4: Вычисление интеграла

```
Math answer:

2 0.9177579784724423

3 Trapezioid answer:

4 0.9177574331890018

5 Simpson answer:

6 0.9177579784717418

7 |math - trapezioid |:

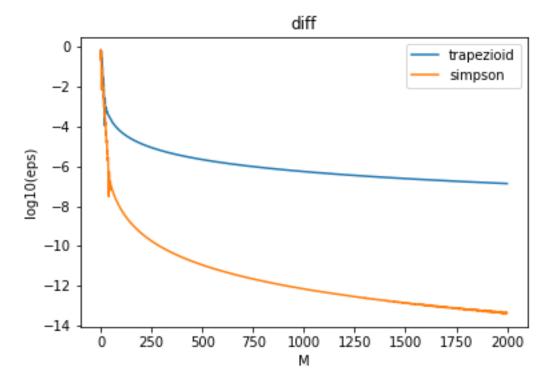
8 5.452834405117457e-07

9 |math - simpson |:

10 7.005507285384738e-13
```

Листинг 5: Результаты

Как легко видеть, Симпсон получился на порядки точнее. Займемся графиками:



Шкала логарифмическая, при увеличении правой границы начинаются деления на 0 в логарифме, поэтому строить для больших значений, чем 2000, нецелесобразно из-за машинной точности.

Доказанная оценка была для трапций $err \leq O(\frac{1}{M^2})$, для Симпсона $err \leq O(\frac{1}{M^4})$, значит для логарифмов:

трапеции: $log_{10}(err) \leq C_1 - 2 * log_{10}(M)$), Симпсон: $log_{10}(err) \leq C_2 - 4 * log_{10}(M)$). Эти оценки полностью соответствуют графику, и Симпсон действительно точнее.

Напишем код, считающий это:

```
def calc h runge (eps, a, b):
       h2 = 10 ** (-3)
       h1 = 2 * h2
       \mathrm{sh2} = \mathrm{trapezioid}\left(\mathrm{func}\,,\ \mathrm{a},\ \mathrm{b},\ \mathrm{int}\left(\left(\mathrm{b}-\mathrm{a}\right)\ /\ \mathrm{h2}\right)\right)
       sh1 = trapezioid (func, a, b, int((b - a) / h1))
        c = abs(1 / (3 * h2 ** 2) * (sh2 - sh1))
        return np.sqrt(eps / c)
   def calc h(eps, a, b):
        start = 1
        finish = 2000
       x = []
12
        yt = []
1.3
        ans = func int definite(a, b)
14
        while start <= finish:
             x.append(start)
             yt.append(abs(ans - trapezioid(func, a, b, start)))
             start += 1
        for i in range(1, len(yt)):
19
             if yt[i] < eps:
20
                  return (b - a) / x[i]
21
```

Листинг 6: Вычисление размера интервала

```
print("Runge:")
print(calc_h_runge(10 ** (-6), -1, 5))
print("Real:")
print(calc_h(10 ** (-6), -1, 5))
print("Diff:")
print(abs(calc_h_runge(10 ** (-6), -1, 5) - calc_h(10 ** (-6), -1, 5)))

Runge:
0.008125294581500147
Real:
0.008119079837618403
Diff:
6.214743881743576e-06
```

Листинг 7: Результаты

Комментарий: во-первых, реальный результат чуть-чуть меньше, что уже хорошо, Рунге дает верхнюю оценку. Во-вторых, оценка в данном случае оказалась точной, и она очень близка к идеальной.

2c

Напишем код для вычисления весов и первого отрицательного веса:

```
box{def gen\_f(i, N):}{def f(q):}
```

```
ans = 1
            for k in range (1, N + 1):
                if k != i:
                     ans *= q - (k - 1)
            return ans
       return f
  def fac(n):
1.0
       return math.factorial(n)
12
  def calc_weights(a, b, N):
       h = (b - a) / (N - 1)
       arr = []
       for i in range (1, N + 1):
16
            li = simpson(gen_f(i, N), 0, N - 1, 1000)
17
            l\,i \ *= \ (-1) \ ** \ (N - i\,) \ * \ h \ / \ fac\,(i \ - 1) \ / \ fac\,(N - i\,)
18
            arr.append(li)
19
       return arr
20
  def neg_weight_N(a, b):
       N = 2
       w = \min(\text{calc weights}(a, b, N))
24
       while w >= 0:
25
           N += 1
26
           w = \min(calc_weights(a, b, N))
27
       return N
2.8
29
  def min_weight(a, b, N):
      return min(calc weights(a, b, N))
```

Листинг 8: Веса

Результат таков:

```
print("First N with negative weight:")
print(neg_weight_N(-1, 1))

First N with negative weight:
9
```

Листинг 9: Результаты

Также легко проверить свойства лямбд, и они оказываются верны.

Полезно также рассмотреть график зависимости минимального веса от числа узлов:

```
y.append(min_weight(a, b, n))

graph.plot(x, y)

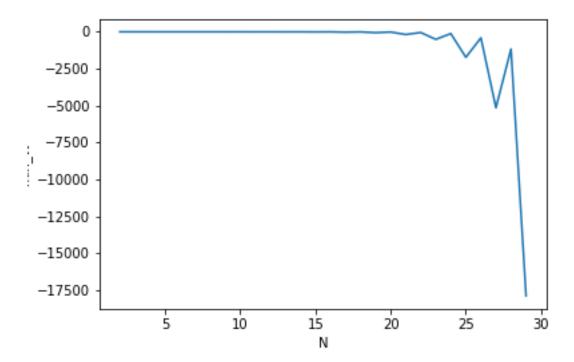
graph.ylabel("min_W")

graph.xlabel("N")

graph.savefig("t2c.png")

graph.close()
```

Листинг 10: Построение графика минимального веса



Получаеся, большие N брать не стоит, так как погрешность сильно вырастет, так как сумма модулей будет большой.