Университет ИТМО МФ КТиУ, Ф ПИиКТ

Лабораторная работа №5 Дисциплина «Вычислительная математика»

Интерполяция функции

Выполнил Аскаров Эмиль Рамилевич

Преподаватель: Машина Екатерина Алексеевна

Вычислительная реализация задачи

X	1.10	1.25	1.40	1.55	1.70	1.85	2.00
y	0.2234	1.2438	2.2644	3.2984	4.3222	5.3516	6.3867

n = 6

Таблица конечных разностей:

Two might have the properties.								
Xi	1.10	1.25	1.40	1.55	1.70	1.85	2.00	
y _i	0.2234	1.2438	2.2644	3.2984	4.3222	5.3516	6.3867	
Δy_i	1.0204	1.0206	1.034	1.0238	1.0294	1.0351	-	
Δ^2 yi	0.0002	0.0134	-0.0102	0.0056	0.0057	-	-	
Δ^3 yi	0.0132	-0.0236	0.0158	0.0001	-	-	_	
Δ^4 yi	-0.0368	0.0394	-0.0157	_	-	_	_	
Δ^5 yi	0.0762	-0.0551	-	-	-	-	-	
Δ^6 yi	-0.1313	-	-	-	-	-	-	

$$\Delta^k y_i = \Delta^{k-1} y_{i+1} - \Delta^{k-1} y_i$$

$$X_1 = 1.121$$

 $x_0 <= X_1 <= x_1 =>$ первая интерполяционная формула Ньютона

$$h = 1.25 - 1.10 = 0.15$$

 $t = (x - x0) / h = (x - 1.10) / 0.15$

$$N_n(x) = y_0 + t\Delta y_0 + \frac{t(t-1)}{2!} \Delta^2 y_0 + \frac{t(t-1)(t-2)}{3!} \Delta^3 y_0 + \frac{t(t-1)(t-2)(t-3)}{4!} \Delta^4 y_0 + \frac{t(t-1)(t-2)(t-3)(t-4)}{5!} \Delta^5 y_0 + \frac{t(t-1)(t-2)(t-3)(t-4)(t-5)}{6!} \Delta^6 y_0$$

$$x = 1.121 = t = (1.121 - 1.10) / 0.15 = 0.14$$

$$\begin{split} N_6(1.121) &= 0.2234 + 0.14 * 1.0204 + \frac{0.14(0.14-1)}{2} 0.0002 \\ &+ \frac{0.14(0.14-1)(0.14-2)}{6} 0.0132 \\ &+ \frac{0.14(0.14-1)(0.14-2)(0.14-3)}{24} (-0.0368) \\ &+ \frac{0.14(0.14-1)(0.14-2)(0.14-3)(0.14-4)}{120} 0.0762 \\ &+ \frac{0.14(0.14-1)(0.14-2)(0.14-3)(0.14-4)(0.14-5)}{720} (-0.1313) \end{split}$$

=0.2234+0.142856+0+0.00049+0.00098+0.00156+0.00219=0.3715

$$X_2 = 1.482$$
 $a = x_3 = 1.55$ $x_2 < X_2 < x_3 => X_2 < a =>$ вторая интерполяционная формула Гаусса

$$h = 1.25 - 1.10 = 0.15$$

 $t = (x - a) / h = (x - 1.55) / 0.15$

Таблица конечных разностей:

i	-3	-2	-1	0	1	2	3
Xi	1.10	1.25	1.40	1.55	1.70	1.85	2.00
y _i	0.2234	1.2438	2.2644	3.2984	4.3222	5.3516	6.3867
Δy_i	1.0204	1.0206	1.034	1.0238	1.0294	1.0351	-
Δ^2 yi	0.0002	0.0134	-0.0102	0.0056	0.0057	-	-
Δ^3 yi	0.0132	-0.0236	0.0158	0.0001	_	-	-
Δ^4 yi	-0.0368	0.0394	-0.0157	-	-	-	-
Δ^5 yi	0.0762	-0.0551	-	-	-	-	-
Δ^6 yi	-0.1313	-	-	-	_	_	_

$$\begin{split} G_n(\mathbf{x}) &= y_0 + t\Delta y_{-1} + \frac{\mathsf{t}(\mathsf{t}+1)}{2!} \Delta^2 y_{-1} + \frac{\mathsf{t}(\mathsf{t}+1)(\mathsf{t}-1)}{3!} \Delta^3 y_{-2} \\ &+ \frac{\mathsf{t}(\mathsf{t}+2)(\mathsf{t}+1)(\mathsf{t}-1)}{4!} \Delta^4 y_{-2} + \frac{\mathsf{t}(\mathsf{t}+2)(\mathsf{t}+1)(\mathsf{t}-1)(\mathsf{t}-2)}{5!} \Delta^5 y_{-3} \\ &+ \frac{\mathsf{t}(\mathsf{t}+3)(\mathsf{t}+2)(\mathsf{t}+1)(\mathsf{t}-1)(\mathsf{t}-2)}{6!} \Delta^6 y_{-3} \end{split}$$

$$x = 1.482 \Rightarrow t = (1.482 - 1.55) / 0.15 = -0.453$$

$$G_{6}(x) = 3.2984 - 0.453 * 1.034 + \frac{-0.453(-0.453 + 1)}{2}(-0.0102) + \frac{-0.453(-0.453 + 1)(-0.453 - 1)}{6}(-0.0236) + \frac{-0.453(-0.453 + 2)(-0.453 + 1)(-0.453 - 1)}{24}(-0.0394) + \frac{-0.453(-0.453 + 2)(-0.453 + 1)(-0.453 - 1)(-0.453 - 2)}{120}0.0762 + \frac{-0.453(-0.453 + 3)(-0.453 + 2)(-0.453 + 1)(-0.453 - 1)(-0.453 - 2)}{720}(-0.1313)$$

$$= 3.2984 - 0.4684 + 0.00126 - 0.00141 - 0.00091 - 0.00087 + 0.00063 =$$
2.8287

Программная реализация задачи

```
from functools import reduce
from matplotlib import pyplot as plt
def calc_lagrange_polynomial(xs, ys):
                                [(x - xs[j]) / (xs[i] - xs[j])
    div difs = []
    div_difs.append(ys[:])
        last = div difs[-1][:]
        for i in range(n - k + 1):
            new.append((last[i + 1] - last[i]) / (xs[i + k] - xs[i]))
        div difs.append(new[:])
    print("divided differences:")
    for row in div difs:
        div difs[k][0] * reduce(lambda a, b: a * b,
                                   [x - xs[j] \text{ for } j \text{ in } range(k)])
    fin difs = []
    fin difs.append(ys[:])
        last = fin difs[-1][:]
        fin difs.append(
    print("finite differences:")
    for row in fin difs:
        print(*map(lambda a: round(a, 5), row), sep='\t')
   print('-' * 30)
h = xs[1] - xs[0]
f = lambda x: ys[0] + sum([
        * fin_difs[k][0] / factorial(k)
def calc_gauss_polynomial(xs, ys):
    alpha_ind = n // 2
    fin_difs = []
    fin_difs.append(ys[:])
        last = fin difs[-1][:]
        fin difs.append(
            [last[i + 1] - last[i] for i in range(n - k + 1)])
```

```
f1 = lambda x: ys[alpha_ind] + sum([
    reduce(lambda a, b: a * b,
            [(x - xs[alpha ind]) / h + dts1[j] for j in range(k)])
    * fin_difs[k][len(fin_difs[k]) // 2] / factorial(k)
            [(x - xs[alpha_ind]) / h - dts1[j] for j in range(k)])
     * fin_difs[k][len(fin_difs[k]) // 2 - (1 - len(fin_difs[k]) % 2)] / factorial(k)
return lambda x: f1(x) if x > xs[alpha ind] else f2(x)
alpha ind = n // 2
fin difs = []
fin difs.append(ys[:])
    last = fin difs[-1][:]
    fin_difs.append(
         [last[i + 1] - last[i] for i in range(n - k + 1)])
f1 = lambda x: ys[alpha_ind] + sum([
            [(x - xs[alpha ind]) / h + dts1[j] for j in range(k)])
    * fin_difs[k][len(fin_difs[k]) // 2] / factorial(k)
f2 = lambda x: ys[alpha_ind] + sum([
            [(x - xs[alpha ind]) / h - dts1[j] for j in range(k)])
    * fin difs[k][len(fin difs[k]) // 2 - (1 - len(fin difs[k]) % 2)] / factorial(k)
    for k in range(1, n + 1)])
return lambda x: (f1(x) + f2(x)) / 2
alpha ind = 0
fin difs = []
fin difs.append(ys[:])
    last = fin difs[-1][:]
    fin difs.append(
         [last[i + 1] - last[i] for i in range(n - k + 1)])
f = lambda x: (ys[alpha_ind] + ys[alpha_ind + 1]) / 2 + sum([
            [(x - xs[alpha ind]) / h + dts1[j] for j in range(k)])
    * fin difs[k][len(fin difs[k]) // 2] / factorial(2 * k) +
          xs[alpha_ind]) / h - 1 / 2)
    [(x - xs[alpha_ind]) / h + dts1[j] for j in range(k)])
* fin_difs[k][len(fin_difs[k]) // 2] / factorial(2 * k + 1)
return f
xs, ys = [], []
```

```
xs.append(x)
        ys.append(func(x))
   plt.plot(xs, ys, 'g')
   methods = [calc lagrange polynomial,
               calc newton divided difference polynomial,
               calc newton finite difference polynomial,
               calc gauss polynomial,
               calc_stirling_polynomial,
               calc bessel polynomial]
    for method in methods:
        if (method is calc gauss polynomial or method is calc stirling polynomial) \
        if method is calc bessel polynomial and len(xs) \% 2 == 1:
        plt.title(method. name )
            plt.scatter(xs[i], ys[i], c='r')
        plt.xlabel("X")
        plt.ylabel("Y")
        plt.show()
        print('-' * 60)
def read number(s: str):
        except Exception:
   \overline{\text{mode}} = \overline{\text{read number}}(\overline{\text{"Введите режим: "}})
   if mode == 1:
        xs = list(map(float, input('input xs: ').split()))
        ys = list(map(float, input('input ys: ').split()))
        x = float(input('input x: '))
        with open('input.txt') as f:
            ys = list(map(float, f.readline().strip().split()))
   elif mode == 3:
        func number = int(input('input 1 or 2: '))
        f = lambda x: x ** 2 - 3 * x if func_number == 1 else x ** 5
        xn = float(input('input last x: '))
```

```
h = (xn - x0) / (n - 1)
    xs = [x0 + h * i for i in range(n)]
    ys = list(map(f, xs))
    x = float(input('input x: '))

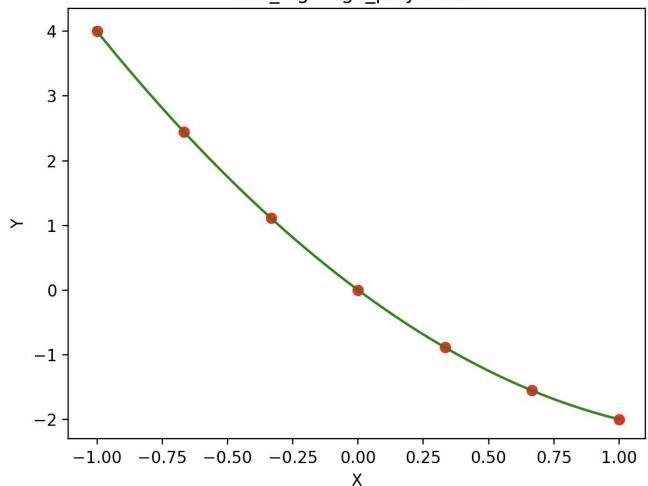
else:
    # xs = [0.15, 0.2, 0.33, 0.47]
    xs = [0.15, 0.2, 0.25, 0.3]
    ys = [1.25, 2.38, 3.79, 5.44]
    x = 0.22
# main(xs, ys, x)

xs = sorted(xs)
if len(set(xs)) != len(xs):
    print('Иксы должны быть разными')
else:
    main(xs, ys, x)
```

Тестовые данные

```
→ lab5 git:(main) × python3 main.py
3
Введите режим: functions:
1. x ^ 2 - 3 * x
2. x
input 1 or 2: 1
input n: 6
input first x: -1
input last x: 1
input x: 0
calc_lagrange_polynomial
```

calc_lagrange_polynomial



```
P(1.121) = 0.37147968132678

calc_gauss_polynomial

P(1.121) = 0.37147968132677844

calc_stirling_polynomial

P(1.121) = 0.37147968132677844
```

```
calc_lagrange_polynomial
P(0.0) = 5.551115123125783e-17

calc_newton_divided_difference_polynomial
divided differences:
4.0     2.16     0.64     -0.56     -1.44     -2.0
-4.6     -3.8     -3.0     -2.2     -1.4
```

1.0 1.0 1.0 1.0 -0.0 -0.0

```
-0.0
0.0
-0.0
-----
P(0.0) = 0.0
_____
calc_newton_finite_difference_polynomial
finite differences:
4.0
    2.16  0.64  -0.56  -1.44  -2.0
-1.84 -1.52 -1.2 -0.88 -0.56
0.32 0.32 0.32 0.32
-0.0 0.0 -0.0
0.0
    -0.0
-0.0
_____
P(0.0) = 0.0
calc_bessel_polynomial
_____
→ lab5 git:(main) X python3 main.py
Введите режим: 3
functions:
1. x ^2 - 3 * x
2. x
input 1 or 2: 1
input n: 7
input first x: -1
input last x: 1
input x: 0
calc_lagrange_polynomial
P(0.0) = 0.0
______
calc_newton_divided_difference_polynomial
divided differences:
    2.44444 1.11111 0.0 -0.88889
                                         -2.0
4.0
                               -1.55556
-4.66667 -4.0 -3.33333 -2.66667 -2.0 -1.33333
         1.0 1.0
1.0
    1.0
                  1.0
-0.0 -0.0 0.0
             0.0
-0.0 \quad 0.0
         -0.0
    -0.0
0.0
-0.0
_____
P(0.0) = 0.0
_____
calc_newton_finite_difference_polynomial
finite differences:
4.0 2.44444 1.11111 0.0 -0.88889
                                          -2.0
                               -1.55556
        -1.33333
                              -0.88889
                                        -0.66667
                   -1.11111
                                                  -0.44444
0.22222 0.22222 0.22222 0.22222 0.22222
```

Вывод

В ходе лабораторной работы я познакомился с интерполяцией функции разными методами (линейная, квадратичная, многочлен Лагранжа, многочлен Ньютона, многочлены Гаусса, Стирлинга и Бесселя).

Линейная и квадратичная интерполяция – простые методы, но неточные.

Многочлен Лагранжа – хороший метод, но много вычислений. Малая погрешность при небольших п, с изменением числа узлов все вычисления заново.

Многочлен Ньютона с разделёнными разностями — хороший метод. Используется для неравноотстоящих узлов. При добавлении новых узлов первые члены многочлена остаются неизменными.

Многочлен Ньютона с конечными разностями — хороший метод. Используется для равноотстоящих узлов. При добавлении новых узлов первые члены многочлена остаются неизменными. Есть формулы для интерполирования вперёд и назад. Можно использовать для экстраполирования (но будут бОльшие погрешности).