

Министерство образования Республики Беларусь
Учреждение образования «Белорусский государственный университет
информатики и радиоэлектроники»

Факультет компьютерных систем и сетей
Кафедра информатики
Дисциплина «Методы численного анализа»

ОТЧЕТ

к лабораторной работе №7

на тему:

«ИНТРЕПОЛЯЦИЯ СПЛАЙНАМИ»

БГУИР 1-40 04 01

Выполнил студент группы 253505
БЕКАРЕВ Станислав Сергеевич

(дата, подпись студента)

Проверил доцент кафедры
информатики
АНИСИМОВ Владимир Яковлевич

(дата, подпись преподавателя)

Минск 2023

Содержание

1. Цель работы
2. Задание
3. Программная реализация
4. Полученные результаты
5. Оценка полученных результатов
6. Вывод

Цель работы

- изучить построение кубических интерполяционных сплайнов ;
- составить программу построения кубических интерполяционных сплайнов;
- выполнить тестовые примеры и проверить правильность работы программы

ЗАДАНИЕ. Произвести интерполирование кубическими сплайнами приведенных в таблице функций. Вычислить значение сплайна в точке $x = 0.5 * (b - a)$.

Значение сплайна в точке $x = 0.5 * (b - a)$ записать в качестве ответа. Сравнить его со значением функции в соответствующей точке.

№ варианта	Функция $f(x)$	Интервал $[a, b]$	Число узлов	Значение в точке $x = 0.5 * (b - a)$
		50		

3.	\sqrt{x}	[0,4]	5	1,4065
----	------------	-------	---	--------

Вариант 3

Исходные данные

Изначальная функция $F(x)$: `sqrt(x)`

Узловые точки:

[0.0000 0.8000 1.6000 2.4000 3.2000 4.0000]

Программная реализация

```
def spline_method(left, right, point_amount, func):
    point_amount += 2
    X = [], Y = [], A = [], B = [], C = [], D = [], S = []
    alpha = []
    betta = []
    for i in range(point_amount):
        X.append(left + (right - left)/(point_amount - 1) * i)
        Y.append(func.subs(x, X[i]))

    alpha.append(-1 * (X[2] - X[1]) / (2 * (X[2] - X[0])))
    betta.append((((Y[2] - Y[1]) / (X[2] - X[1])) - ((Y[1] -
Y[0]) / (X[1] - X[0])))) / (X[2] - X[0]) * 3 / 2)
    for i in range(1, point_amount - 2):
        a = (X[i + 1] - X[i]) / 3
        b = 2 * ((X[i + 2] - X[i]) / 3)
        c = (X[i + 2] - X[i + 1]) / 3
        d = (((Y[i + 2] - Y[i + 1]) / (X[i + 2] - X[i + 1])) -
((Y[i + 1] - Y[i]) / (X[i + 1] - X[i]))))
        alpha.append(-1 * c / (a * alpha[i - 1] + b))
        betta.append((d - a * betta[i - 1]) / (a * alpha[i - 1]
+ b))
    alpha.reverse()
    betta.reverse()
    C.append(betta[0])
    for i in range(1, point_amount - 1):
        C.append(alpha[i - 1] * C[i - 1] + betta[i - 1])
    C.append(0.)
    C.reverse()
    C.append(0.)
    for i in range(point_amount - 1):
        B.append((Y[i + 1] - Y[i]) / (X[i + 1] - X[i]) - C[i] *
(X[i + 1] - X[i]) - ((C[i + 1] - C[i]) * (X[i + 1] - X[i]) / 3))
        D.append((C[i + 1] - C[i]) / (3 * (X[i + 1] - X[i])))
        A.append(Y[i])
    for i in range(point_amount - 1):
        f = A[i] + B[i]*(x - X[i]) + C[i]*(x - X[i])**2 +
D[i]*(x - X[i])**3
        S.append((f, x <= X[i+1]))
    S = Piecewise(*S)
    return S, X
```

Полученные результаты

Изначальная функция $F(x)$: $\text{sqrt}(x)$

Узловые точки:

[0.0000 0.8000 1.6000 2.4000 3.2000 4.0000]

Значения в точке $x = (b - a) * 0.5$: (2.0)

$S(x) = 1.40654720409865$

$F(x) = 1.41421356237310$

Разность $F(x) - S(x)$ в данной точке:

0.0076663582744739

Значения в тестовой точке x : (1.0)

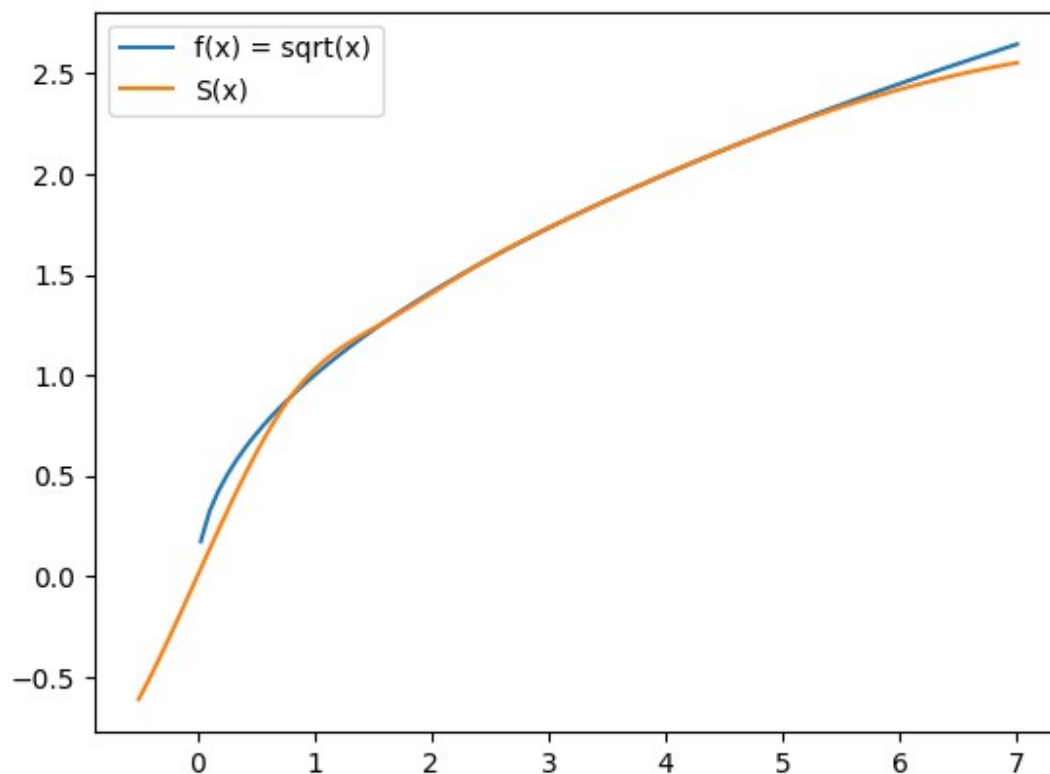
$S(x) = 1.02762154181583$

$F(x) = 1.00000000000000$

Разность $F(x) - S(x)$ в данной точке:

-0.0276215418158334

Графики функций:



Тестовый пример 1. Четыре узла

Изначальная функция $F(x)$: $\log(x)$

Узловые точки:

[1.0000 2.3333 3.6667 5.0000]

Значения в точке $x = (b - a) * 0.5$: (2.0)

$S(x) = 0.667211569287322$

$F(x) = 0.693147180559945$

Разность $F(x) - S(x)$ в данной точке:

0.0259356112726233

Значения в тестовой точке x : (2.0)

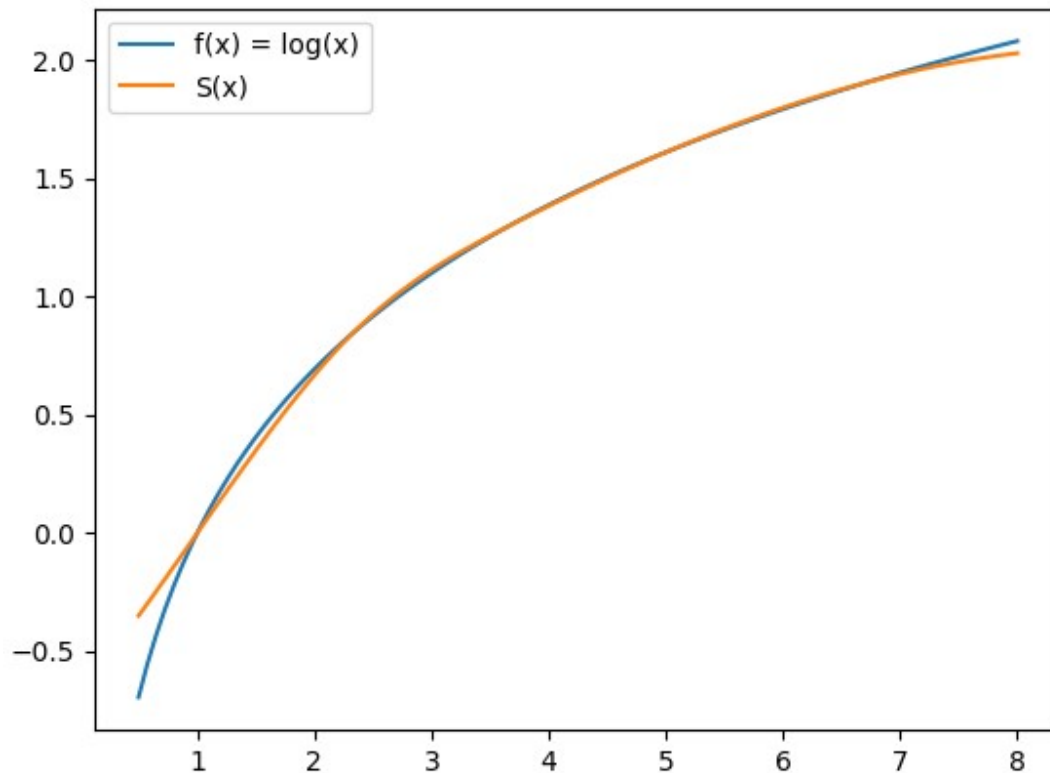
$S(x) = 0.667211569287322$

$F(x) = 0.693147180559945$

Разность $F(x) - S(x)$ в данной точке:

0.0259356112726233

График функции:



Тестовый пример 2. Семь узлов

Изначальная функция $F(x)$: $\log(x)$

Узловые точки:

[1.0000 1.6667 2.3333 3.0000 3.6667 4.3333 5.0000]

Значения в точке $x = (b - a) * 0.5$: (2.0)

$S(x) = 0.697835515205212$

$F(x) = 0.693147180559945$

Разность $F(x) - S(x)$ в данной точке:

-0.00468833464526641

Значения в тестовой точке x : (2.0)

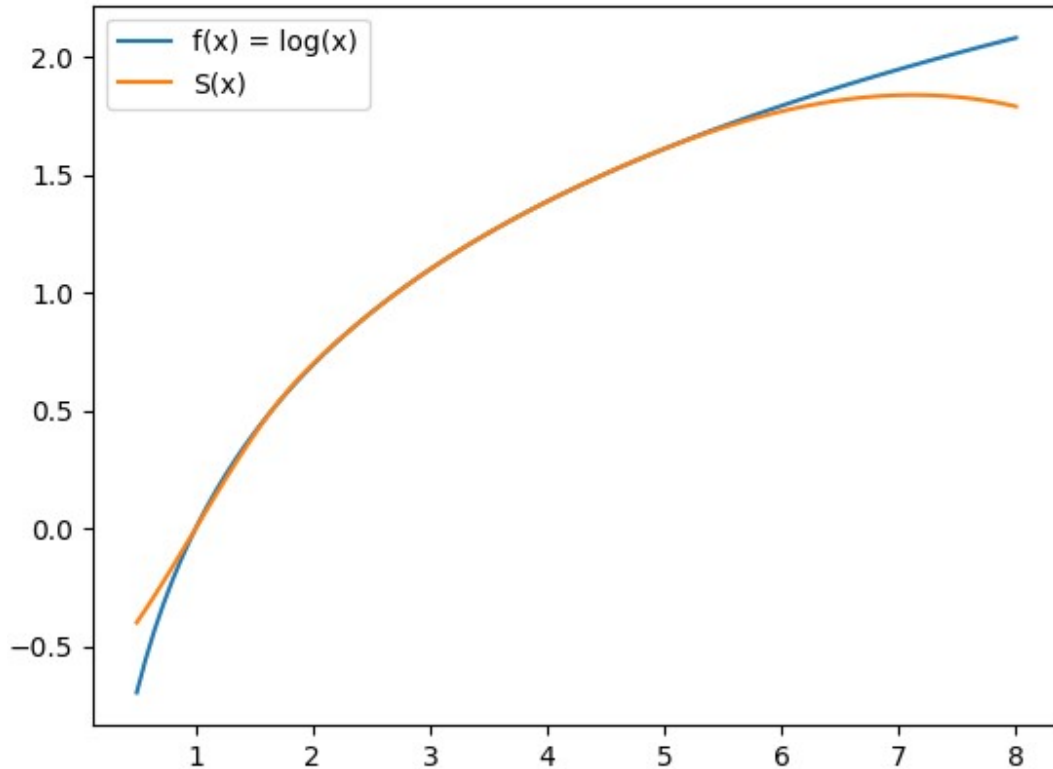
$S(x) = 0.697835515205212$

$F(x) = 0.693147180559945$

Разность $F(x) - S(x)$ в данной точке:

-0.00468833464526641

График функции:



Тестовый пример 3. Десять узлов

Изначальная функция $F(x)$: $\log(x)$

Узловые точки:

[1.0000 1.4444 1.8889 2.3333 2.7778 3.2222 3.6667 4.1111 4.5556 5.0000]

Значения в точке $x = (b - a) * 0.5$: (2.0)

$S(x) = 0.692581523790041$

$F(x) = 0.693147180559945$

Разность $F(x) - S(x)$ в данной точке:

0.000565656769904388

Значения в тестовой точке x : (2.0)

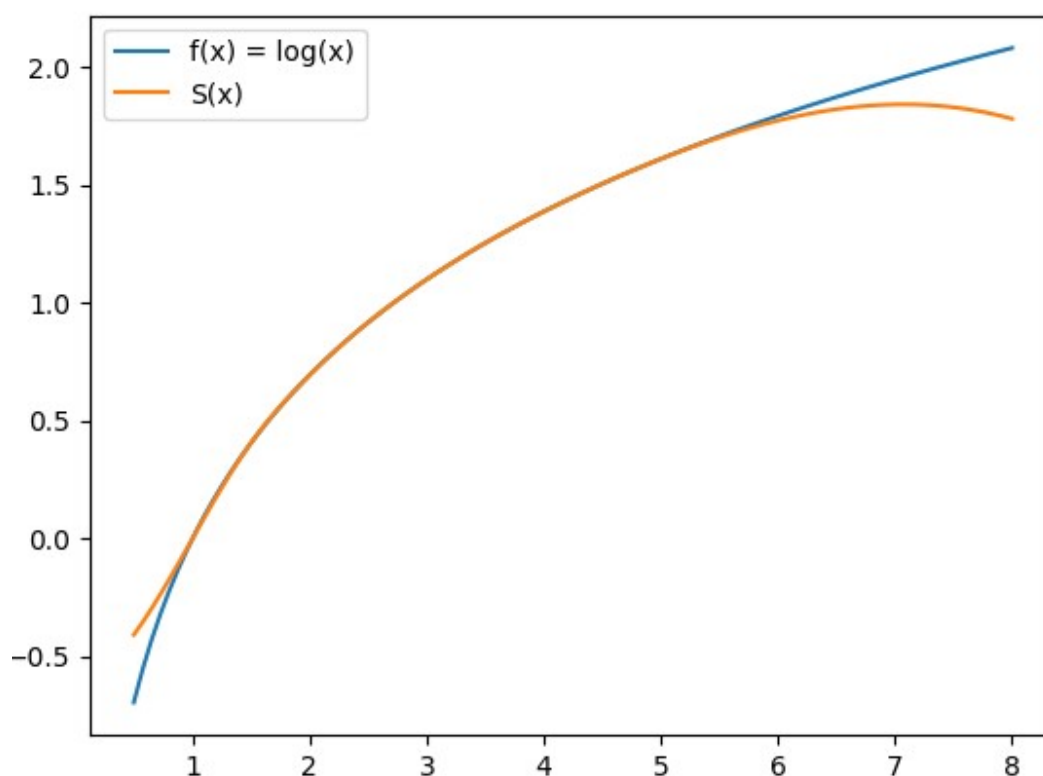
$S(x) = 0.692581523790041$

$F(x) = 0.693147180559945$

Разность $F(x) - S(x)$ в данной точке:

0.000565656769904388

График функции:



Вывод

В ходе выполнения лабораторной работы я изучил построения кубических интерполяционных сплайнов, написал программу их реализации на языке Python, правильность работы программы проверил на тестовых примерах.

На основании тестов можно сделать следующие выводы:

- Достоинством построения кубических интерполяционных сплайнов является то, что на каждом из отрезков (сплайнов) многочлен имеет определенную степень (в данном случае третью степень), что облегчает нахождение значения функции в каждой из точек.
- Точность интерполяции функции увеличивается с ростом количества узлов (точек X_i) отобранных для построения кубических интерполяционных сплайнов