

РГР 2 по функциональному анализу

Выполнил студент

группы М8О-307Б-22

Кострюков Евгений Сергеевич

Задание

Проведите ортогонализацию системы функций $x_n(t) = t^{n-1}$ в пространстве квадратично суммируемых функций относительно скалярного произведения $\langle x, y \rangle = \int_a^b x(t)y(t)f(t) dt$. Найдите приближение функции y частичной суммой ряда Фурье, обеспечивающее среднеквадратичную точность разложения $\varepsilon \in \{10^{-1}, 10^{-2}, 10^{-3}\}$ (при достаточных вычислительных ресурсах). Постройте график функции $y(t)$ и его приближения частичными суммами ряда Фурье. Продемонстрируйте несколько графиков, получающихся при промежуточных вычислениях.

Номер в списке – 15. Группа 307 => Вариант 5. $l = 10$, $k = 7$

5) $[a, b] = [0; 0,8 + \frac{k}{10}]$, $f(t) = (\frac{2l}{5} - t)^2$, $y(t) = e^t$;

Код программы

```
1 import numpy as np
2 from scipy.integrate import quad
3 import matplotlib.pyplot as plt
4 from typing import Callable, List
5
6 class FourierApproximator:
7     """
8     Класс для ортогонализации системы функций и приближения заданной функции
9     частичными суммами Фурье в пространстве с весом  $f(t)$ .
10    """
11    def __init__(self,
12                 interval: tuple,
13                 weight_func: Callable[[float], float],
14                 target_func: Callable[[float], float],
15                 basis_size: int):
16        self.a, self.b = interval
17        self.f = weight_func
18        self.y = target_func
19        self.N = basis_size
20
21        self.basis_funcs = [lambda t, n=n: t ** (n - 1) for n in range(1, self.N + 1)]
22        self.ortho_basis = self._gram_schmidt()
23        self.coefficients = self._compute_coefficients()
24
25    def _inner_product(self, func1: Callable[[float], float],
26                      func2: Callable[[float], float]) -> float:
27        """Скалярное произведение с весом  $f(t)$ ."""
28        integrand = lambda t: func1(t) * func2(t) * self.f(t)
29        return quad(integrand, self.a, self.b)[0]
30
31    def _gram_schmidt(self) -> List[Callable[[float], float]]:
32        """Ортогонализация базисных функций методом Грама-Шмидта."""
33        ortho_funcs = []
34        for i, func in enumerate(self.basis_funcs):
35            def current_func(t, f=func): return f(t)
36            for j in range(i):
37                phi_j = ortho_funcs[j]
38                proj = self._inner_product(current_func, phi_j) / self._inner_product(phi_j, phi_j)
39                current_func = lambda t, cf=current_func, pj=phi_j, p=proj: cf(t) - p * pj(t)
40            ortho_funcs.append(current_func)
41        return ortho_funcs
42
43    def _compute_coefficients(self) -> List[float]:
44        """Вычисление коэффициентов Фурье по ортогональному базису."""
45        coeffs = []
46        for phi in self.ortho_basis:
47            num = self._inner_product(self.y, phi)
48            denom = self._inner_product(phi, phi)
```

```

49         coeffs.append(num / denom)
50     return coeffs
51
52     def partial_sum(self, t: float, n_terms: int) -> float:
53         """Частичная сумма ряда Фурье по первым n_terms членам."""
54         return sum(
55             c * phi(t)
56             for c, phi in zip(self.coefficients[:n_terms], self.ortho_basis[:n_terms])
57         )
58
59     def projection_error(self, n_terms: int) -> float:
60         """Среднеквадратичная ошибка приближения."""
61         approx = lambda t: self.partial_sum(t, n_terms)
62         integrand = lambda t: (self.y(t) - approx(t)) ** 2 * self.f(t)
63         return np.sqrt(quad(integrand, self.a, self.b)[0])
64
65     def plot_approximations(self, epsilons: List[float]):
66         """График y(t) и приближений частичными суммами Фурье для заданных ε."""
67         t_vals = np.linspace(self.a, self.b, 500)
68         y_vals = self.y(t_vals)
69
70         plt.figure(figsize=(12, 6))
71         plt.plot(t_vals, y_vals, 'k-', linewidth=2, label='$y(t) = e^{t}$')
72
73         errors = [self.projection_error(n) for n in range(1, self.N + 1)]
74
75         for eps in epsilons:
76             for n, err in enumerate(errors, 1):
77                 if err < eps:
78                     break
79             else:
80                 n = self.N
81
82             approx_vals = [self.partial_sum(t, n) for t in t_vals]
83             plt.plot(t_vals, approx_vals, '--', label=f'N={n}, ε\\epsilon={eps}')
84
85         plt.xlabel('t')
86         plt.ylabel('y(t)')
87         plt.title('Приближение $e^t$ с весом $f(t) = (4 - t)^2$')
88         plt.legend()
89         plt.grid()
90         plt.show()
91
92     def plot_error_curve(self):
93         """График зависимости ошибки от числа членов ряда."""

```

```

94     errors = [self.projection_error(n) for n in range(1, self.N + 1)]
95
96     plt.figure(figsize=(10, 5))
97     plt.plot(range(1, self.N + 1), errors, 'bo-', label='Ошибка приближения')
98     for eps in [0.1, 0.01, 0.001]:
99         plt.axhline(y=eps, linestyle='--', label=f'$\\epsilon = {eps}$')
100     plt.xlabel('Число членов ряда Фурье (N)')
101     plt.ylabel('Среднеквадратичная ошибка')
102     plt.title('Зависимость ошибки от числа членов ряда')
103     plt.yscale('log')
104     plt.legend()
105     plt.grid()
106     plt.show()
107
108     for n, err in enumerate(errors, 1):
109         print(f"N = {n}: ошибка = {err:.6f}")
110     return errors
111
112 def plot_all_partial_sums(self):
113     """График всех частичных сумм Фурье от 1 до N с подписями ошибок."""
114     t_vals = np.linspace(self.a, self.b, 500)
115     y_vals = self.y(t_vals)
116
117     plt.figure(figsize=(12, 6))
118     plt.plot(t_vals, y_vals, 'k-', linewidth=2, label='$y(t) = e^{t}$')
119
120     colors = ['r', 'g', 'b', 'm', 'c', 'orange', 'purple', 'brown']
121     errors = []
122
123     for n in range(1, self.N + 1):
124         approx_vals = [self.partial_sum(t, n) for t in t_vals]
125         error = self.projection_error(n)
126         errors.append(error)
127         color = colors[(n - 1) % len(colors)]
128         plt.plot(t_vals, approx_vals, '--', color=color, label=f'N={n}, ошибка={error:.4f}')
129
130     plt.xlabel('t')
131     plt.ylabel('y(t)')
132     plt.title('Приближение $e^t$ частичными суммами Фурье')
133     plt.legend()
134     plt.grid()
135     plt.show()
136
137     return errors

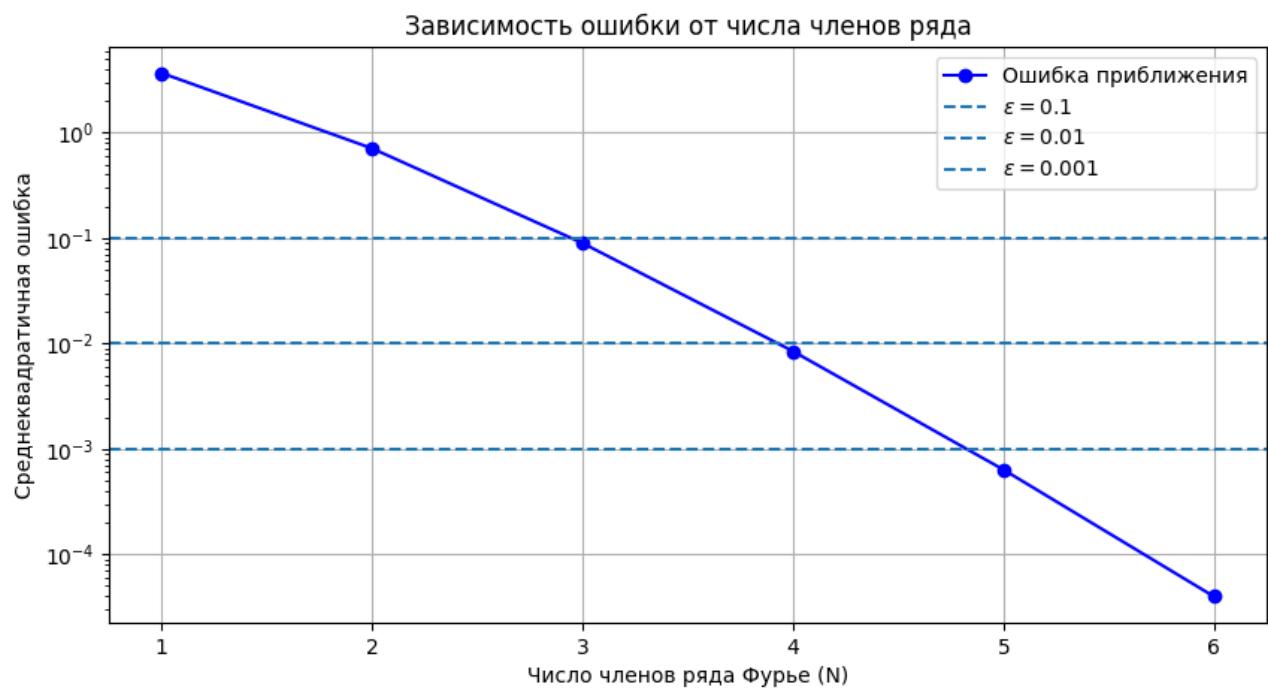
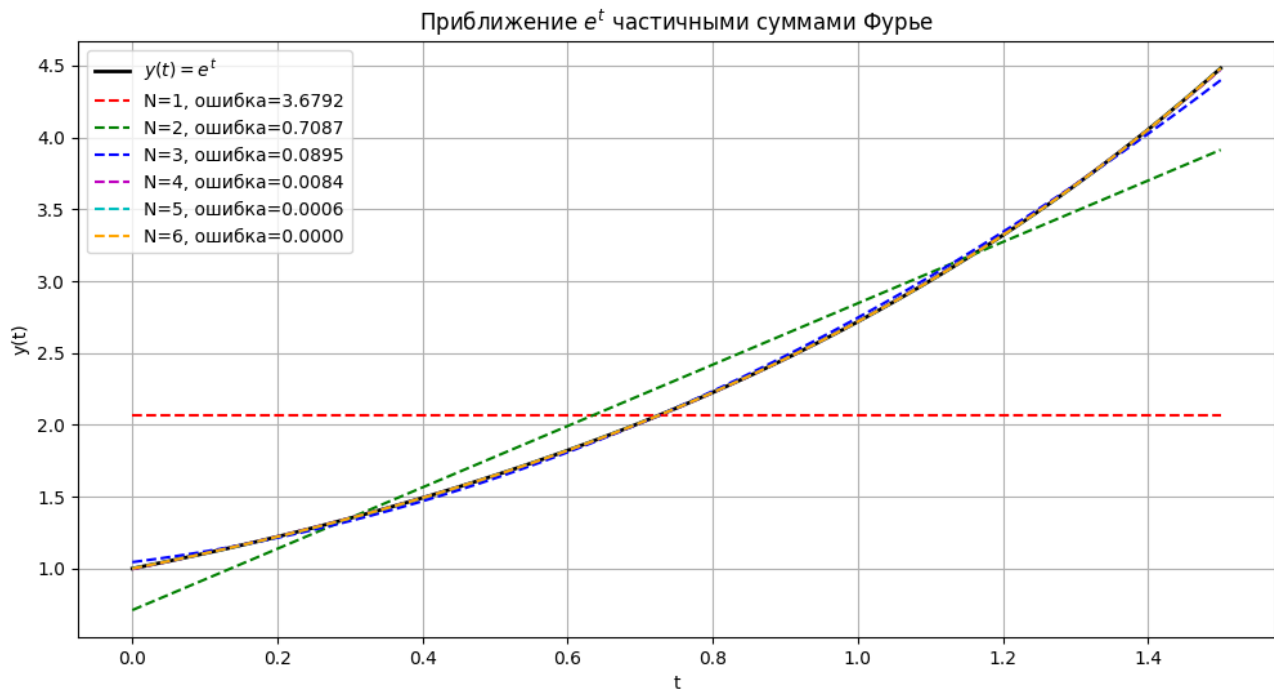
```

```

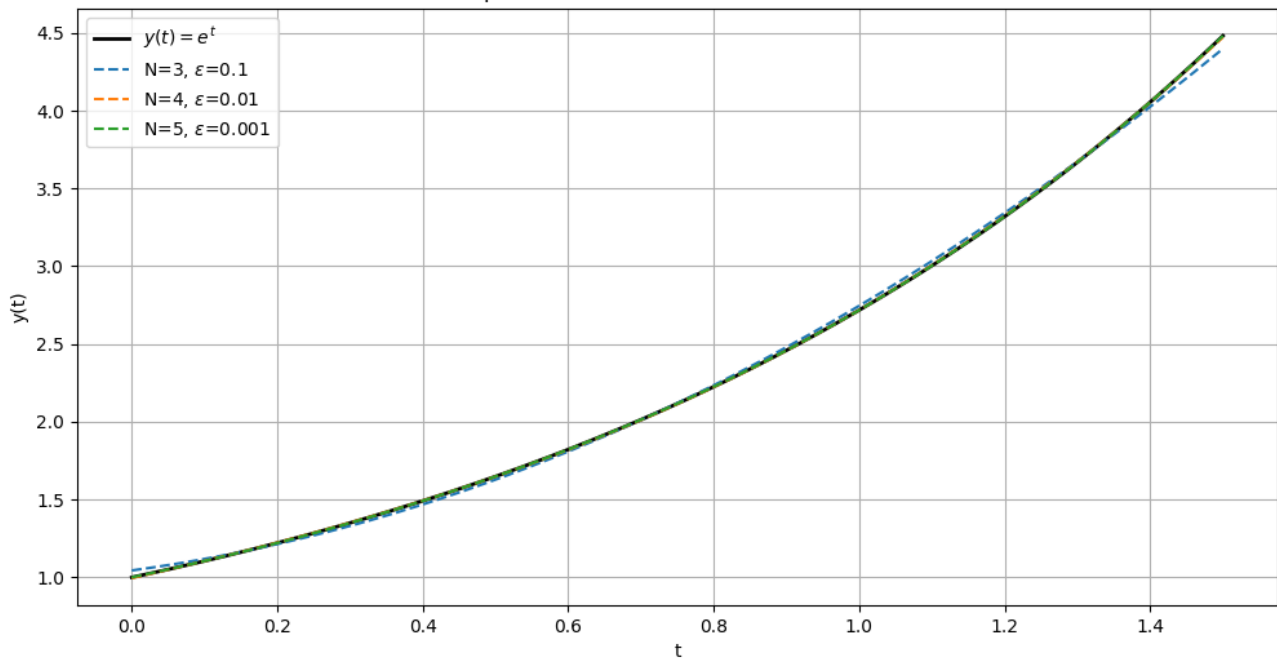
138
139 if __name__ == "__main__":
140     # Настройка параметров задачи
141     a, b = 0, 1.5
142     weight_function = lambda t: (4 - t)**2
143     target_function = lambda t: np.exp(t)
144     N = 6
145
146     approximator = FourierApproximator(
147         interval=(a, b),
148         weight_func=weight_function,
149         target_func=target_function,
150         basis_size=N
151     )
152
153     print("Коэффициенты Фурье:")
154     for i, c in enumerate(approximator.coefficients):
155         print(f"c_{i + 1} = {c:.6f}")
156
157     print("\nОшибки проектирования для разных N:")
158     errors = []
159     for n in range(1, N + 1):
160         err = approximator.projection_error(n)
161         errors.append(err)
162         print(f"N = {n}: ||e|| = {err:.6f}")
163
164     epsilons = [0.1, 0.01, 0.001]
165     for eps in epsilons:
166         for n, err in enumerate(errors, 1):
167             if err < eps:
168                 print(f"\nДля точности  $\varepsilon = \{eps\}$  достаточно N = {n} (ошибка = {err:.6f})")
169                 break
170             else:
171                 print(f"\nДля точности  $\varepsilon = \{eps\}$  требуется N > {N} (текущая минимальная ошибка = {errors[-1]:.6f})")
172
173     approximator.plot_all_partial_sums()
174     approximator.plot_error_curve()
175     approximator.plot_approximations(epsilons)

```

Вывод программы и графики



Приближение e^t с весом $f(t) = (4 - t)^2$



● Коэффициенты Фурье:

$c_1 = 2.070225$
 $c_2 = 2.135427$
 $c_3 = 1.068986$
 $c_4 = 0.355968$
 $c_5 = 0.088896$
 $c_6 = 0.017763$

Ошибки проектирования для разных N:

$N = 1: ||e|| = 3.679207$
 $N = 2: ||e|| = 0.708713$
 $N = 3: ||e|| = 0.089506$
 $N = 4: ||e|| = 0.008437$
 $N = 5: ||e|| = 0.000635$
 $N = 6: ||e|| = 0.000040$

Для точности $\epsilon = 0.1$ достаточно $N = 3$ (ошибка = 0.089506)

Для точности $\epsilon = 0.01$ достаточно $N = 4$ (ошибка = 0.008437)

Для точности $\epsilon = 0.001$ достаточно $N = 5$ (ошибка = 0.000635)

$N = 1: \text{ошибка} = 3.679207$
 $N = 2: \text{ошибка} = 0.708713$
 $N = 3: \text{ошибка} = 0.089506$
 $N = 4: \text{ошибка} = 0.008437$
 $N = 5: \text{ошибка} = 0.000635$
 $N = 6: \text{ошибка} = 0.000040$