

ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ БЮДЖЕТНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ
УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
«МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ
имени М.В. ЛОМОНОСОВА»

МЕХАНИКО-МАТЕМАТИЧЕСКИЙ ФАКУЛЬТЕТ

КАФЕДРА ОБЩИХ ПРОБЛЕМ УПРАВЛЕНИЯ

ВЫПУСКНАЯ КВАЛИФИКАЦИОННАЯ РАБОТА
(ДИПЛОМНАЯ РАБОТА)
специалиста

**ОПТИМАЛЬНОЕ ВОССТАНОВЛЕНИЕ ПРОИЗВОДНЫХ ФУНКЦИЙ
ИЗ КЛАССА ХАРДИ ПО НЕТОЧНОЙ ИНФОРМАЦИИ**

Выполнил студент
632 группы
Сугробов Петр Евгеньевич

подпись студента

Научный руководитель:
Проф. каф. ОПУ Осипенко К. Ю.

подпись научного руководителя

Москва

2018

СОДЕРЖАНИЕ

1. Введение	2
2. Основная часть	2
2.1. Постановка задачи	2
2.2. Вспомогательные результаты	3
2.3. Основные результаты	5
2.4. Восстановление на классе $H_2^n(D)$	6
2.5. Восстановление на классе $H_2^n(D) + \mathcal{P}_{n-1}$	13
3. Заключение	14
Список литературы	14

1. ВВЕДЕНИЕ

Во многих прикладных задачах часто возникает ситуация, когда необходимо восстановить функцию по некоторой информации (обычно неточной и неполной). Впервые общая задача об оптимальном восстановлении линейного функционала на классе функций по конечной информации появилась в работе С.А. Смоляка [1]. Существует много подходов при решении подобных задач. Здесь мы следуем подходу, в котором известна априорная информация об объекте, характеристики которого требуется восстановить. Таким образом, ставится общая задача о поиске наилучшего метода восстановления среди всех методов. Идеологически данный подход к задачам восстановления восходит к работам Колмогорова 30-х гг. прошлого века о нахождении наилучших средств приближения для классов функций. В дальнейшем эта тематика получила большое развитие, примерами которого могут послужить задачи об оптимальном восстановлении функций и их производных по коэффициентам Фурье [2], задачи о восстановлении решения волнового уравнения по неточным начальным данным [3] и другие задачи, рассмотренные в статье Магарил-Ильяева Г.Г. и Осипенко К.Ю. [4]

В данной дипломной работе рассматривается задача оптимального восстановления k -ой производной на классе Харди-Соболева по информации о конечном наборе коэффициентов степенного ряда функции, заданных с погрешностью. При решении данной задачи возникают оптимальные методы, которые остаются оптимальными на более широком классе, являющемся суммой исходного класса и подпространства полиномов определенного порядка. В работе найдется точное решение погрешности оптимального восстановления производной и семейство оптимальных методов.

2. ОСНОВНАЯ ЧАСТЬ

2.1. Постановка задачи. Обозначим через \mathbb{T} единичную окружность, реализованную как отрезок $[-\pi, \pi]$ с идентифицированными концами. Через $\mathcal{H}_2(D)$ обозначим пространство аналитических в $D = \{z \in \mathbb{C} : |z| < 1\}$ функций $x(\cdot)$, удовлетворяющих условию:

$$\|x(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)} = \sup_{0 < \rho < 1} \left(\frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{T}} |x(\rho e^{it})|^2 dt \right)^{1/2} < \infty.$$

Через $H_2^n(D)$ обозначим множество функций $x(\cdot)$, аналитических в D , для которых $\|x^{(n)}(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)} \leq 1$.

Рассмотрим задачу оптимального восстановления k -ой ($0 < k < n$) производной на некотором классе аналитических в единичном круге функций W таких, что для любой функции из $x(\cdot) \in W$ ее k -ая производная лежит в $\mathcal{H}_2(D)$ пространстве. Восстановление

производится по информации о первых N коэффициентах степенного ряда самой функции, заданных с погрешностью δ в норме пространства l_2^{N+1} . Иными словами, мы считаем, что для каждой функции $x(\cdot) \in W$ такой, что

$$x(z) = \sum_{j \in \mathbb{Z}_+} a_j z^j,$$

известны числа $\{y_j\}_{0 \leq j \leq N}$ такие, что

$$\sum_{j=0}^N |a_j - y_j|^2 \leq \delta^2.$$

Погрешностью данного метода $\varphi: l_2^{N+1} \rightarrow \mathcal{H}_2(D)$ называется величина

$$e(x^{(k)}(\cdot), W, \delta, \varphi) = \sup_{\substack{x(\cdot) \in W, y \in l_2^{N+1} \\ \|\Lambda x(\cdot) - y\|_{l_2^{N+1}} \leq \delta}} \|x^{(k)}(\cdot) - \varphi(y)(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)},$$

где $\Lambda x(\cdot) = \{a_j\}_{0 \leq j \leq N}$ — коэффициенты степенного ряда $x(\cdot)$. Задача заключается в нахождении величины

$$E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta) = \inf_{\varphi: l_2^{N+1} \rightarrow \mathcal{H}_2(D)} e(x^{(k)}(\cdot), W, \delta, \varphi)$$

и соответствующего оптимального метода, т.е. метода, на котором эта нижняя грань достигается.

2.2. Вспомогательные результаты.

Лемма 1. Пусть W — класс аналитических в единичном круге функций таких, что для любой функции из $x(\cdot) \in W$ ее k -ая производная лежит в $\mathcal{H}_2(D)$ пространстве. Тогда

$$(1) \quad E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta) \geq \sup_{\substack{x(\cdot) \in W \\ \|\Lambda x(\cdot)\|_{l_2^N} \leq \delta}} \|x^{(k)}(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)}.$$

Доказательство. Для любого метода φ при всех $x(\cdot) \in W$ таких, что $\|\Lambda x(\cdot)\|_{l_2^N} \leq \delta$, имеем

$$\begin{aligned} 2\|x^{(k)}(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)} &\leq \|x^{(k)}(\cdot) + \varphi(0)\|_{\mathcal{H}_2(D)} + \|x^{(k)}(\cdot) - \varphi(0)\|_{\mathcal{H}_2(D)} \\ &\leq 2e(x^{(k)}(\cdot), W, \delta, \varphi). \end{aligned}$$

Следовательно, для любого метода φ

$$e(x^{(k)}(\cdot), W, \delta, m) \geq \sup_{\substack{x(\cdot) \in W \\ \|\Lambda x(\cdot)\|_{l_2^N} \leq \delta}} \|x^{(k)}(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)},$$

откуда сразу вытекает требуемая оценка. □

Экстремальную задачу в правой части (1) будем называть двойственной к задаче восстановления.

Пусть X — некоторое множество и на нем заданы функции $f_j: X \rightarrow \mathbb{R}$, $j = 0, 1, \dots, n$. Рассмотрим задачу

$$(2) \quad f_0(x) \rightarrow \max, \quad f_j(x) \leq 0, \quad x \in X.$$

Лемма 2. Пусть $\hat{x} \in X$ — допустимый элемент в задаче (2) и $\bar{\lambda} = (\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, $\lambda_j \geq 0$, $j = 1, \dots, n$, таковы, что

1)

$$\min_{x \in X} \mathcal{L}(x, \bar{\lambda}) = \mathcal{L}(\hat{x}, \bar{\lambda}),$$

2)

$$\lambda_j f_j(\hat{x}) = 0, \quad j = 1, \dots, n,$$

где

$$\mathcal{L}(x, \bar{\lambda}) = -f_0(x) + \sum_{j=1}^n \lambda_j f_j(x),$$

— называется функцией Лагранжа задачи (2). Тогда \hat{x} — решение (2).

Доказательство. Имеем

$$-f_0(x) = \mathcal{L}(x, \bar{\lambda}) - \sum_{j=1}^n \lambda_j f_j(x).$$

Так как

$$\min_{x \in X} \mathcal{L}(x, \bar{\lambda}) = \mathcal{L}(\hat{x}, \bar{\lambda}), \quad \lambda_j f_j(x) \leq 0, \quad \lambda_j f_j(\hat{x}) = 0, \quad j = 1, \dots, n,$$

получаем

$$\begin{aligned} \sup_{\substack{x \in X \\ f_j(x) \leq 0, j=1, \dots, n}} f_0(x) &= - \inf_{\substack{x \in X \\ f_j(x) \leq 0, j=1, \dots, n}} (-f_0(x)) = \\ &= - \inf_{\substack{x \in X \\ f_j(x) \leq 0, j=1, \dots, n}} (\mathcal{L}(x, \bar{\lambda}) - \sum_{j=1}^n \lambda_j f_j(x)) = -\mathcal{L}(\hat{x}, \bar{\lambda}) = f_0(\hat{x}). \end{aligned}$$

Следовательно \hat{x} — решение (2). □

2.3. **Основные результаты.** Пусть

$$\mu_j = j^2 \dots (j - k + 1)^2, \quad \nu_j = j^2 \dots (j - n + 1)^2.$$

$$M = \text{co}\{\{(\nu_j, \mu_j)\}_j \in \mathbb{N}\} + \{(t, t\lambda) : t \geq 0\},$$

где

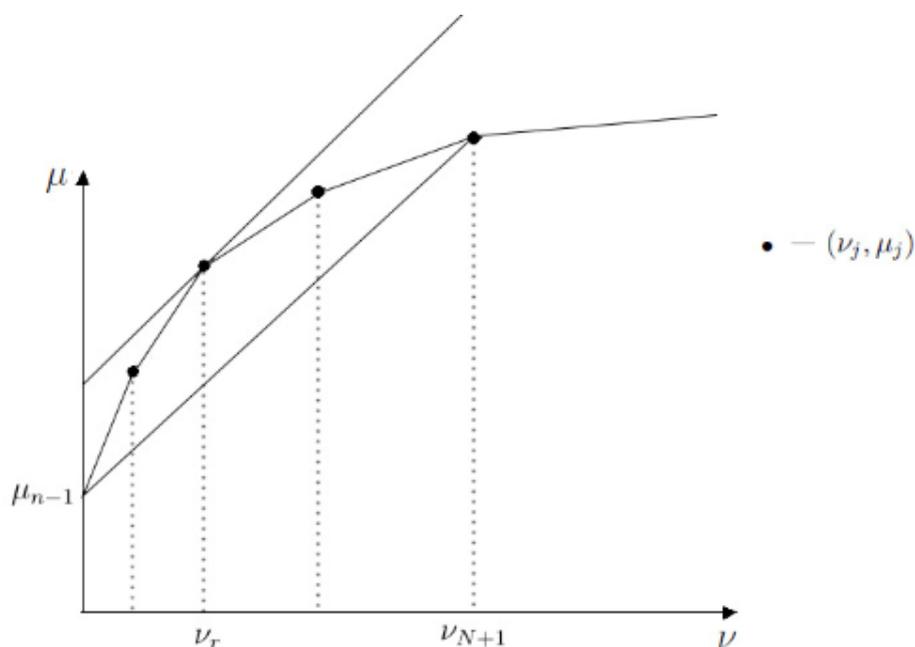
$$\lambda = \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}}.$$

Пусть $n - 1 \leq r \leq N$ таково, что

$$\mu_r - \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}} \nu_r = \max_{n-1 \leq j \leq N} (\mu_j - \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}} \nu_j).$$

Положим

$$\theta(t) = \max\{x : (t, x) \in M\}.$$



Теорема 1. 1) Пусть $N < n - 1$.

$$E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta) = \infty.$$

2) Пусть $N \geq n - 1$

(i) при $r = n - 1$

$$E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta) = \sqrt{\mu_{n-1} \delta^2 + \frac{\mu_{n-1}}{\nu_{n-1}}};$$

(ii) при $r > n - 1$ для $\frac{1}{\sqrt{\nu_s}} \leq \delta \leq \frac{1}{\sqrt{\nu_{s-1}}}$, $n < s \leq r$,

$$E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta) = \sqrt{\mu_{s-1} \frac{\nu_s \delta^2 - 1}{\nu_s - \nu_{s-1}} + \mu_s \frac{1 - \nu_{s-1} \delta^2}{\nu_s - \nu_{s-1}}}.$$

для $0 < \delta < \frac{1}{\sqrt{\nu_r}}$

$$E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta) = \sqrt{\mu_r - \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}}\delta^2 + \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}}},$$

для $\delta \geq \frac{1}{\sqrt{\nu_n}}$

$$E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta) = \sqrt{\mu_{n-1}\delta^2 + \frac{\mu_n - \mu_{n-1}}{\nu_n}}.$$

При $N \geq n - 1$ методы

$$(3) \quad \widehat{\varphi}(y)(t) = \sum_{j=k}^{n-1} \mu_j y_j z^{j-k} + \sum_{j=n}^N \mu_j \alpha_j y_j z^{j-k},$$

где α_j такие, что

$$(4) \quad \frac{|1 - \alpha_j|^2 \mu_j}{\nu_j \lambda_2} + \frac{\mu_j |\alpha_j|^2}{\lambda_1} \leq 1,$$

являются оптимальными.

Теорема 2. При $N \geq n - 1$ методы

$$\widehat{\varphi}(y)(t) = \sum_{j=k}^{n-1} \mu_j y_j z^{j-k} + \sum_{j=n}^N \mu_j \alpha_j y_j z^{j-k},$$

где α_j удовлетворяют условию (3), остаются оптимальными на классе $W = \mathcal{H}_2(D) + \mathcal{P}_m$, где $m < n$.

2.4. Восстановление на классе $H_2^n(D)$.

Доказательство. Докажем Теорему 1. Так как $x(\cdot)$ - аналитическая в D , имеем

$$x(z) = \sum_{j=0}^{\infty} a_j z^j, \quad x^{(k)}(z) = \sum_{j=k}^{\infty} j \dots (j - k + 1) a_j z^{j-k},$$

$$x^{(n)}(z) = \sum_{j=n}^{\infty} j \dots (j - n + 1) a_j z^{j-n}.$$

Из определения нормы в $\mathcal{H}_2(D)$ вытекает, что

$$\|x(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)}^2 = \sum_{j=0}^{\infty} |a_j|^2.$$

Тогда экстремальная задача в правой части неравенства (1) на классе $H_2^n(D)$ сводится к следующей

$$(5) \quad \sum_{j=k}^{\infty} \mu_j |a_j|^2 \rightarrow \max, \quad \sum_{j=1}^N |a_j|^2 \leq \delta^2, \quad \sum_{j=n}^{\infty} \nu_j |a_j|^2 \leq 1.$$

Докажем вспомогательный результат из которого будет следовать вогнутость графика, соединяющего точки (ν_j, μ_j)

Лемма 3. При всех $j \geq n$ имеет место неравенство

$$\frac{\mu_{j+1} - \mu_j}{\nu_{j+1} - \nu_j} < \frac{\mu_j - \mu_{j-1}}{\nu_j - \nu_{j-1}}.$$

Доказательство. Распишем отдельно левую и правую часть неравенства.

$$\begin{aligned} \frac{\mu_{j+1} - \mu_j}{\nu_{j+1} - \nu_j} &= \frac{(j+1)^2 \dots (j-k+2)^2 - j^2 \dots (j-k+1)^2}{(j+1)^2 \dots (j-n+2)^2 - j^2 \dots (j-n+1)^2} = \\ &= \frac{j^2 \dots (j-k+2)^2 k(2j-k+2)}{j^2 \dots (j-n+2)^2 n(2j-n+2)}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{\mu_j - \mu_{j-1}}{\nu_j - \nu_{j-1}} &= \frac{j^2 \dots (j-k+1)^2 - (j-1)^2 \dots (j-k)^2}{j^2 \dots (j-n+1)^2 - (j-1)^2 \dots (j-n)^2} = \\ &= \frac{(j-1)^2 \dots (j-k+1)^2 k(2j-k)}{(j-1)^2 \dots (j-n+1)^2 n(2j-n)}. \end{aligned}$$

Подставим полученные значения в изначальное неравенство

$$\frac{j^2 \dots (j-k+2)^2 k(2j-k+2)}{j^2 \dots (j-n+2)^2 n(2j-n+2)} < \frac{(j-1)^2 \dots (j-k+1)^2 k(2j-k)}{(j-1)^2 \dots (j-n+1)^2 n(2j-n)}.$$

Сократив множители, получаем эквивалентное изначальному неравенство

$$\frac{2j-k+2}{2j-n+2} < \frac{(j-k+1)^2(2j-k)}{(j-n+1)^2(2j-n)}.$$

Оно верно, так как $\frac{2j-k+2}{2j-n+2} < \frac{2j-k}{2j-n}$, а $\frac{(j-k+1)^2}{(j-n+1)^2} > 1$. \square

Выпишем функцию Лагранжа для задачи (5)

$$\mathcal{L}(\{a_j\}, \lambda_1, \lambda_2) = \sum_{j=0}^N |a_j|^2 (-\mu_j + \lambda_1 + \lambda_2 \nu_j) + \sum_{j=N+1}^{\infty} |a_j|^2 (-\mu_j + \lambda_2 \nu_j).$$

По Лемме 2, если $\lambda_1, \lambda_2, \hat{a}_j$ такие, что

$$1) \min_{a_j} \mathcal{L}(\{a_j\}, \lambda_1, \lambda_2) = \mathcal{L}(\{\hat{a}_j\}, \lambda_1, \lambda_2),$$

$$2) \lambda_1 \left(\sum_{j=0}^N |a_j|^2 - \delta^2 \right) = 0,$$

$$3) \lambda_2 \left(\sum_{j=0}^{\infty} \nu_j |a_j|^2 - 1 \right) = 0,$$

то \hat{a}_j является решением экстремальной задачи.

1) Пусть $N < n - 1$. Положим

$$a_j = 0, j \neq N + 1, \quad a_{N+1} = c, \quad c \geq 0$$

Эта последовательность является допустимой $\forall c \geq 0$. Тогда получаем, что решение экстремальной задачи $\geq \mu_{N+1}c^2$. Устремляя c к бесконечности, получим, что погрешность оптимального восстановления $E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta)$ равна бесконечности.

2) Пусть $N \geq n - 1$.

Функция Лагранжа имеет вид

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(\{a_j\}, \lambda_1, \lambda_2) = & \sum_{j=0}^{n-1} (-\mu_j + \lambda_1) |a_j|^2 + \sum_{j=n}^N (-\mu_j + \lambda_1 + \lambda_2 \nu_j) |a_j|^2 \\ & + \sum_{j=N+1}^{\infty} (-\mu_j + \lambda_2 \nu_j) |a_j|^2. \end{aligned}$$

(i) Пусть $r = n - 1$. В этом случае положим

$$(6) \quad \lambda_1 = \mu_{n-1}, \quad \lambda_2 = \lambda, \quad \hat{a}_j = 0, j \neq n - 1, N + 1,$$

$$\hat{a}_{n-1} = \delta, \quad \hat{a}_{N+1} = \frac{1}{\sqrt{\nu_{N+1}}}.$$

Тогда

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(\{a_j\}, \lambda_1, \lambda_2) = & \sum_{j=0}^{n-1} (-\mu_j + \mu_{n-1}) |a_j|^2 \\ & + \sum_{j=n}^N (-\mu_j + \mu_{n-1} + \lambda \nu_j) |a_j|^2 + \sum_{j=N+1}^{\infty} (-\mu_j + \lambda \nu_j) |a_j|^2 \geq 0, \end{aligned}$$

так как

$$\begin{cases} -\mu_j + \mu_{n-1} \geq 0, & j = 0, \dots, n - 1, \\ -\mu_j + \mu_{n-1} + \lambda \nu_j \geq 0, & j = n, \dots, N, \\ -\mu_j + \lambda \nu_j = -\mu_j + \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}} \nu_j = \nu_j \left(-\frac{\mu_j}{\nu_j} + \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}} \right) \geq 0, & j \geq N + 1. \end{cases}$$

Первое неравенство следует из того, что μ_j монотонно возрастает, а третье из того что тангенс угла наклона $\frac{\mu_j}{\nu_j}$ монотонно убывает, так как график является вогнутым. Во втором неравенстве

$$\mu_{n-1} = \mu_{n-1} - \lambda \nu_{n-1} \geq \mu_j - \lambda \nu_j \Rightarrow -\mu_j + \mu_{n-1} + \lambda \nu_j \geq 0, \quad n-1 \leq j \leq N.$$

Поскольку $\mathcal{L}(\{\hat{a}_j\}, \lambda_1, \lambda_2) = 0$ условие 1 **Леммы 2** выполнено. Так же легко проверяется что последовательность $\{\hat{a}_j\}$ допустимая и выполнены условия 2,3 **Леммы 3**.

(ii) $r > n - 1$.

1) Пусть

$$(7) \quad \frac{1}{\sqrt{\nu_s}} \leq \delta \leq \frac{1}{\sqrt{\nu_{s-1}}},$$

где $n < s \leq r$. Положим $\hat{a}_j = 0$ при $j \neq s, s-1$, а \hat{a}_s и \hat{a}_{s-1} выберем из условия

$$\begin{cases} |\hat{a}_{s-1}|^2 + |\hat{a}_s|^2 = \delta^2 \\ \nu_{s-1}|\hat{a}_{s-1}|^2 + \nu_s|\hat{a}_s|^2 = 1 \end{cases}$$

Тогда

$$|\hat{a}_{s-1}|^2 = \frac{\nu_s \delta^2 - 1}{\nu_s - \nu_{s-1}}, \quad |\hat{a}_s|^2 = \frac{1 - \nu_{s-1} \delta^2}{\nu_s - \nu_{s-1}}.$$

Проведем прямую через точки, отвечающие параметрам $s-1$ и s . Получили прямую $\lambda_2 x + \lambda_1 = y$.

Очевидно, что при таких λ_1 и λ_2 функция Лагранжа $\mathcal{L}(\{\hat{a}_j\}, \lambda_1, \lambda_2)$ равна нулю, а $\mathcal{L}(\{a_j\}, \lambda_1, \lambda_2) \geq 0$, так как график является вогнутым. Найдем λ_1, λ_2 . Так как прямая проходит через точки, отвечающие параметрам $s-1$ и s , получим систему

$$\begin{cases} \lambda_2 \nu_s + \lambda_1 = \mu_s, \\ \lambda_2 \nu_{s-1} + \lambda_1 = \mu_{s-1}. \end{cases}$$

Вычитая из первого равенства второе, получим уравнение на λ_2

$$\begin{aligned} \lambda_2 \nu_s - \lambda_2 \nu_{s-1} &= \mu_s - \mu_{s-1}. \\ \lambda_2 &= \frac{\mu_s - \mu_{s-1}}{\nu_s - \nu_{s-1}}. \end{aligned}$$

Подставив λ_2 в изначальное уравнение, найдем λ_1

$$\lambda_1 = \frac{\nu_s \mu_{s-1} - \mu_s \nu_{s-1}}{\nu_s - \nu_{s-1}}.$$

В итоге получили, что

$$\begin{aligned} \lambda_1 &= \frac{\nu_s \mu_{s-1} - \mu_s \nu_{s-1}}{\nu_s - \nu_{s-1}}, \\ \lambda_2 &= \frac{\mu_s - \mu_{s-1}}{\nu_s - \nu_{s-1}}. \end{aligned}$$

Осталось подставить \hat{a}_{s-1} и \hat{a}_s в $\sum_{j=s}^{\infty} \mu_j |a_j|^2$, решив тем самым нашу экстремальную задачу.

$$\sum_{j=k}^{\infty} \mu_j |a_j|^2 = \mu_{s-1} \frac{\nu_s \delta^2 - 1}{\nu_s - \nu_{s-1}} + \mu_s \frac{1 - \nu_{s-1} \delta^2}{\nu_s - \nu_{s-1}} = \lambda_1 \delta^2 + \lambda_2.$$

2) Пусть

$$(8) \quad 0 < \delta < \frac{1}{\sqrt{\nu_r}},$$

Положим

$$\lambda_1 = \mu_r - \lambda\nu_r, \lambda_2 = \lambda, |\widehat{a}_r|^2 = \delta^2, |\widehat{a}_{N+1}|^2 = \frac{1 - \delta^2\nu_r}{\nu_{N+1}},$$

$$\widehat{a}_j = 0, \quad j \neq r, N + 1.$$

Легко убедиться в допустимости последовательности $\{\widehat{a}_j\}$ и выполнении условий 2, 3 **Леммы 2**. Поскольку $\mathcal{L}(\{\widehat{a}_j\}, \lambda_1, \lambda_2) = 0$, то нам остается доказать, что $\mathcal{L}(\{a_j\}, \lambda_1, \lambda_2) \geq 0$ при всех a_j . Функция Лагранжа в рассматриваемом случае имеет вид

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(\{a_j\}, \lambda_1, \lambda_2) = & \sum_{j=0}^{n-1} \left(-\mu_j + \mu_r - \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}}\nu_r \right) + \\ & \sum_{j=n}^N \left(\left(\mu_r - \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}}\nu_r \right) - \left(\mu_j - \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}}\nu_j \right) \right) |a_j|^2 + \\ & \sum_{j=N+1}^{\infty} \left(-\mu_j + \frac{\mu_{N+1}}{\nu_{N+1}}\nu_j \right) |a_j|^2. \end{aligned}$$

Вторая сумма неотрицательна из определения r , а третья из монотонного убывания тангенса угла наклона. Для первой суммы

$$\mu_r - \lambda\nu_r \geq \mu_j - \lambda\nu_j \quad \forall j : n - 1 \leq j \leq N.$$

Тогда для $j = n - 1$ получим

$$\mu_r - \lambda\nu_r \geq \mu_{n-1} \geq \mu_j, \quad j < n - 1,$$

так как μ_j монотонно возрастает. В итоге получили

$$-\mu_j + \mu_r - \lambda\nu_r \geq 0, \quad j < n - 1,$$

что и требовалось доказать.

3) Пусть

$$(9) \quad \delta \geq \frac{1}{\sqrt{\nu_n}}.$$

Положим $\widehat{a}_j = 0$ при $j \neq n, n - 1$, а \widehat{a}_n и \widehat{a}_{n-1} выберем из условия

$$\begin{cases} |\widehat{a}_{n-1}|^2 + |\widehat{a}_n|^2 = \delta^2, \\ \nu_n |\widehat{a}_n|^2 = 1. \end{cases}$$

Тогда

$$|\widehat{a}_{n-1}|^2 = \delta^2 - \frac{1}{\nu_n}, \quad |\widehat{a}_n|^2 = \frac{1}{\nu_n}.$$

Проведем прямую через точки, отвечающие параметрам $n - 1$ и n . Получили прямую $\lambda_2 x + \lambda_1 = y$. Очевидно, что при таких λ_1 и λ_2 функция Лагранжа $\mathcal{L}(\{\widehat{a}_j\}, \lambda_1, \lambda_2)$ равна нулю, а $\mathcal{L}(\{a_j\}, \lambda_1, \lambda_2) \geq 0$, так как график является вогнутым.

Найдем λ_1, λ_2 . Так как прямая проходит через точки, отвечающие параметрам $n - 1$ и n , получим систему

$$\begin{cases} \lambda_2 \nu_n + \lambda_1 = \mu_n, \\ \lambda_2 \nu_{n-1} + \lambda_1 = \mu_{n-1}. \end{cases}$$

Так как $\nu_{n-1} = 0$ получаем

$$\lambda_1 = \mu_{n-1}, \quad \lambda_2 = \frac{\mu_n - \mu_{n-1}}{\nu_n}.$$

Осталось подставить \hat{a}_{n-1} и \hat{a}_n в $\sum_{j=k}^{\infty} \mu_j |a_j|^2$, решив тем самым нашу экстремальную задачу.

$$\sum_{j=k}^{\infty} \mu_j |a_j|^2 = \mu_{n-1} \delta^2 - \mu_{n-1} \frac{1}{\nu_n} + \mu_n \frac{1}{\nu_n} = \lambda_1 \delta^2 + \lambda_2.$$

Теперь займемся построением оптимального метода. Будем искать его в виде

$$\hat{\varphi}(y)(t) = \sum_{j=k}^N \mu_j \alpha_j y_j z^{j-k},$$

где α_j некоторые числа (сглаживающие множители). Тогда, чтобы найти погрешность данного метода, необходимо решить экстремальную задачу

$$\sum_{j=k}^{\infty} \mu_j |a_j - \alpha_j y_j|^2 \rightarrow \max, \quad \sum_{j=n}^{\infty} \nu_j |a_j|^2 \leq 1, \quad \sum_{j=0}^N |a_j - y_j|^2 \leq \delta^2,$$

где $\alpha_j = 0$ при $j > N$. Положив $z_j = a_j - y_j$, эту задачу можно переписать в виде

$$\sum_{j=k}^{\infty} \mu_j |a_j(1 - \alpha_j) + \alpha_j z_j|^2 \rightarrow \max, \\ \sum_{j=n}^{\infty} \nu_j |a_j|^2 \leq 1, \quad \sum_{j=0}^N |z_j|^2 \leq \delta^2.$$

Из неравенства Коши-Буняковского при $j \geq n$ имеем

$$\begin{aligned} & |(1 - \alpha_j)a_j + \alpha_j z_j|^2 \\ & \leq \left(\frac{|1 - \alpha_j|^2 \mu_j}{\nu_j \lambda_2} + \frac{\mu_j |\alpha_j|^2}{\lambda_1} \right) \left(\frac{\lambda_2 \nu_j |a_j|^2}{\mu_j} + \frac{\lambda_1 |z_j|^2}{\mu_j} \right). \end{aligned}$$

Выберем α_j так, чтобы

$$(10) \quad \frac{|1 - \alpha_j|^2 \mu_j}{\nu_j \lambda_2} + \frac{\mu_j |\alpha_j|^2}{\lambda_1} \leq 1.$$

Докажем, что такие α_j существуют. Для этого выделим в этом неравенстве полный квадрат. Пусть

$$A = \frac{\mu_j}{\lambda_1}, \quad B = \frac{\mu_j}{\nu_j \lambda_2}.$$

Тогда неравенство выглядит так

$$A|\alpha_j|^2 + B|1 - \alpha_j|^2 \leq 1.$$

Выделяя в нем полный квадрат можно прийти к виду

$$\left| \alpha_j - \frac{B}{A+B} \right|^2 \leq \frac{A+B-AB}{(A+B)^2}.$$

Или после подстановки

$$\left| \alpha_j - \frac{B}{A+B} \right|^2 \leq \frac{\mu_j(-\mu_j + \nu_j \lambda_2 + \lambda_1)}{\lambda_1 \lambda_2 \nu_j}.$$

Тогда для существования необходимых α_j достаточно будет доказать, что

$$\frac{\mu_j(-\mu_j + \nu_j \lambda_2 + \lambda_1)}{\lambda_1 \lambda_2 \nu_j} \geq 0 \quad \forall j \geq n.$$

Но знаменатель > 0 , а числитель ≥ 0 в случаях (7), (9) потому что график соединяющий точки (ν_j, μ_j) вогнут, а все его точки лежат ниже прямой $\lambda_2 x + \lambda_1 = y$, а в случаях (6), (8) из определения r . Возвращаясь к неравенству Коши-Буняковского при $j \geq n$

$$|(1 - \alpha_j)a_j + \alpha_j z_j|^2 \leq \left(\frac{\lambda_2 \nu_j |a_j|^2}{\mu_j} + \frac{\lambda_1 |z_j|^2}{\mu_j} \right).$$

Поэтому

$$\mu_j |a_j(1 - \alpha_j) + \alpha_j z_j|^2 \leq \lambda_2 \nu_j |a_j|^2 + \lambda_1 |z_j|^2.$$

При $j \leq n - 1$ возьмем $\alpha_j = 1$. Получим неравенство

$$\mu_j |z_j|^2 \leq \lambda_1 |z_j|^2,$$

которое необходимо доказать.

В случаях (5), (7) $\mu_j \leq \lambda_1$ из выпуклости графика. В случае (4) $\mu_j \leq \lambda_1 = \mu_{n-1}$ из монотонного возрастания μ_j . В случае (6)

$$\mu_r - \lambda \nu_r \geq \mu_j - \lambda \nu_j \quad \forall j : n - 1 \leq j \leq N$$

Тогда для $j = n - 1$ получим

$$\lambda_1 = \mu_r - \lambda \nu_r \geq \mu_{n-1},$$

но так как μ_j монотонно возрастает получаем

$$\lambda_1 \geq \mu_{n-1} \geq \mu_j, \quad j \leq n - 1.$$

Вспоминая нашу экстремальную задачу, получаем

$$\sum_{j=0}^{\infty} \mu_j |a_j(1 - \alpha_j) + \alpha_j z_j|^2 \leq \left(\sum_{j=0}^{\infty} \lambda_2 \nu_j |a_j|^2 + \lambda_1 |z_j|^2 \right) \leq \lambda_1 \delta^2 + \lambda_2.$$

Или

$$e(x^{(k)}(\cdot), W, \delta, \widehat{\varphi}) \leq \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2}.$$

Учитывая оценку сверху

$$E(x^{(k)}(\cdot), W, \delta) = \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2},$$

а метод

$$\widehat{\varphi}(y)(t) = \sum_{j=k}^{n-1} \mu_j y_j z^{j-k} + \sum_{j=n}^N \mu_j \alpha_j y_j z^{j-k}$$

является оптимальным. \square

2.5. Восстановление на классе $H_2^n(D) + \mathcal{P}_{n-1}$. Доказательство Теоремы 2.

Пусть $x = x_1 + x_2$, $x_1 \in \mathcal{H}_2^n$, $x_2 \in \mathcal{P}_{n-1}$. Тогда

$$x_1 = \sum_{j=0}^{\infty} a_j z^j, \quad x_2 = \sum_{j=0}^{n-1} b_j z^j.$$

Положим $b_j = 0$ при $j \geq n$. Предположим, что числа y_j , $j \in \mathbb{Z}_+$ таковы, что

$$\sum_{j=0}^N |y_j - (a_j + b_j)|^2 \leq \delta^2$$

или

$$\sum_{j=0}^N |a_j - (y_j - b_j)|^2 \leq \delta^2.$$

Тогда по Теореме 1 мы знаем оценку снизу для погрешности методов (3), а именно

$$|x_1^{(k)}(z) - \sum_{j=k}^{n-1} \mu_j (y_j - b_j) z^{j-k} + \sum_{j=n}^N \mu_j \alpha_j y_j z^{j-k}| \leq \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2}.$$

Равносильными преобразованиями получаем

$$|x_1^{(k)}(z) + x_2^{(k)}(z) - \sum_{j=k}^{n-1} \mu_j y_j z^{j-k} + \sum_{j=n}^N \mu_j \alpha_j y_j z^{j-k}| \leq \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2},$$

$$|x^{(k)}(z) - \sum_{j=k}^{n-1} \mu_j y_j z^{j-k} + \sum_{j=n}^N \mu_j \alpha_j y_j z^{j-k}| \leq \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2}.$$

Тогда

$$e(x^{(k)}(\cdot), \mathcal{H}_2(D) + \mathcal{P}_{n-1}, \delta, \widehat{\varphi}) \leq \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2}.$$

Следовательно

$$E(x^{(k)}(\cdot), \mathcal{H}_2(D) + \mathcal{P}_{n-1}, \delta) \leq \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2}.$$

Таким образом мы получили оценку сверху для погрешности того же самого метода. Осталось получить оценку снизу. Из Леммы 1 имеем

$$\begin{aligned} E(x^{(k)}(\cdot), \mathcal{H}_2(D) + \mathcal{P}_{n-1}, \delta) &\geq \sup_{\substack{x(\cdot) \in \mathcal{H}_2(D) + \mathcal{P}_{n-1} \\ \|\Lambda x(\cdot)\|_{l_2^N} \leq \delta}} \|x^{(k)}(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)} \\ &\geq \sup_{\substack{x(\cdot) \in \mathcal{H}_2(D) \\ \|\Lambda x(\cdot)\|_{l_2^N} \leq \delta}} \|x^{(k)}(\cdot)\|_{\mathcal{H}_2(D)} = \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2}. \end{aligned}$$

Учитывая оценку снизу, получаем

$$E(x^{(k)}(\cdot), \mathcal{H}_2(D) + \mathcal{P}_{n-1}, \delta) = \sqrt{\lambda_1 \delta^2 + \lambda_2}.$$

3. ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В дипломной работе была рассмотрена задача об оптимальном восстановлении k -ой производной функции по неточно заданным коэффициентам ее степенного ряда.

Был предоставлен оптимальный метод восстановления и соответствующая оптимальная погрешность. Показан важный результат - данный метод восстановления остается оптимальным и на более широком классе, являющемся суммой исходного класса и пространства полиномов определенного порядка.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

- [1] Смоляк С.А. Об оптимальном восстановлении функций и функционалов от них — 1965
- [2] Магарил-Ильяев Г. Г., Осипенко К. Ю., Оптимальное восстановление функций и их производных по коэффициентам Фурье, заданным с ошибкой, Мат. сб., — 2002, 193, 79-100.
- [3] Выск Н. Д., Осипенко К. Ю., Оптимальное восстановление решения волнового уравнения по неточным начальным данным, Матем. заметки—2007, 81, вып. 6, 803-815.
- [4] К. Ю. Осипенко, Оптимальное восстановление линейных операторов в неевклидовых метриках, Матем. сб.,—2014, 205, 10, 77-106.