

Московский государственный университет  
им. М. В. Ломоносова  
Механико-математический факультет  
Кафедра общих проблем управления

## Дипломная работа

*"Оптимальное восстановление производной на  
классах, задаваемых дифференциальными  
полиномами"*

Ахметьева Дарья Алексеевна  
531 группа

Выполнена под руководством  
д.ф.-м.н. проф. К. Ю. Осипенко

Москва 2011

# 1 Введение

Классическая теория аппроксимации берет свое начало с работ П.Л. Чебышева второй половины 19 века. При построении численного метода обычно используются те или иные (довольно естественные) идеи, а затем полученный алгоритм исследуется на сходимость, устойчивость по отношению к неточным данным и т.д. В шестидесятых годах 20 века возникла новая постановка - задача об оптимальном восстановлении линейного функционала или оператора на классе элементов по неточной или неполной информации. При решении этих задач применяется другой подход. Пользуясь некоторой априорной информацией о принадлежности восстанавливаемой функции некоторому классу элементов и перебирая все возможные отображения, находим наилучший (в некотором смысле) метод. Оказалось, что многие задачи теории приближений могут быть интерпретированы как задачи оптимального восстановления. Важную роль в построении оптимального метода восстановления играет нахождение погрешности оптимального восстановления. Оценка снизу погрешности восстановления демонстрирует связь классических неравенств с задачами оптимального восстановления. Неравенство Харди-Литтлвуда-Поля [1] - точное неравенство вида

$$\|x^{(k)}(\cdot)\|_{L_2(R)} \leq \|x(\cdot)\|_{L_2(R)}^{1-\frac{k}{n}} \|x^{(n)}(\cdot)\|_{L_2(R)}^{\frac{k}{n}},$$

справедливое для всех функций  $x(\cdot)$  из соболевского пространства

$$\mathbb{W}_2^n(\mathbb{R}) = \{x(\cdot) \in L_2(\mathbb{R}) : x^{(n-1)}(\cdot) \in LAC(\mathbb{R}), x^{(n)}(\cdot) \in L_2(\mathbb{R})\},$$

где  $LAC(\mathbb{R})$  - совокупность всех локально абсолютно непрерывных функций на прямой, а  $k < n$  - натуральные числа. Точность неравенства означает, что для любых  $\delta_1 > 0, \delta_2 > 0$  значение задачи

$$\|x^{(k)}(\cdot)\|_{L_2(R)} \rightarrow \max, \|x(\cdot)\|_{L_2(R)} \leq \delta_1, \|x^{(n)}(\cdot)\|_{L_2(R)} \leq \delta_2,$$

равно  $\delta_1^{1-\frac{k}{n}} \delta_2^{\frac{k}{n}}$ . Сформулированная выше задача тесно связана с задачей оптимального восстановления  $k$ -ой производной функции  $x(\cdot) \in \mathbb{W}_2^n(\mathbb{R})$  по неточной информации о самой функции и ее  $n$ -ой производной. Оказывается, что погрешность оптимального восстановления в этом случае равна  $\delta_1^{1-\frac{k}{n}} \delta_2^{\frac{k}{n}}$  и существует целое семейство методов оптимального восстановления  $k$ -ой производной. Далее сформулируем и рассмотрим подробнее частный случай этой задачи для соболевского класса функций, задаваемого дифференциальным полиномом.

## 2 Постановка задачи

Пусть  $\widetilde{W}_2^P(\mathbb{R})$  - обобщенное соболевское пространство функций на прямой, задаваемое дифференциальным полиномом степени  $r$

$$P(D) = D^r + a_1 D^{r-1} + \dots + a_r, \quad D = \frac{d}{dt},$$

т.е.  $\widetilde{W}_2^P(\mathbb{R}) = \{x(\cdot) \in L_2(\mathbb{R}) : x^{(r-1)}(\cdot) \in LAC(\mathbb{R}), P(D)x(\cdot) \in L_2(\mathbb{R})\}$ .  
Положим

$$W_2^P(\mathbb{R}) = \{x(\cdot) \in \widetilde{W}_2^P(\mathbb{R}) : \|P(D)x(\cdot)\|_{L_2} \leq 1\}.$$

Рассмотрим задачу об оптимальном восстановлении дифференциального полинома  $Q$  порядка  $1 \leq k < r$  на обобщенном соболевском классе  $W_2^P(\mathbb{R})$  по неточно заданному преобразованию Фурье (с погрешностью  $\delta$  в метрике  $L_2(\mathbb{R})$ ). В качестве методов восстановления  $m(y)$  рассмотрим отображения  $m : L_2(\mathbb{R}) \rightarrow L_2(\mathbb{R})$ . Погрешность метода восстановления определяется равенством

$$e(Q, W_2^P(\mathbb{R}), \delta, m) = \sup_{\substack{x \in W_2^P(\mathbb{R}), y \in L_2(\mathbb{R}) \\ \|Fx(\cdot) - y(\cdot)\|_{L_2} \leq \delta}} \|Q(D)(x) - m(y)\|_{L_2}.$$

Тогда погрешность *оптимального* восстановления назовем следующую величину

$$E(Q, W_2^P(\mathbb{R}), \delta) = \inf_{m: L_2(\mathbb{R}) \rightarrow L_2(\mathbb{R})} e(Q, W_2^P(\mathbb{R}), \delta, m),$$

а метод, на котором достигается нижняя грань, назовем *оптимальным*. Из общих результатах о восстановлении операторов вытекает, что:

$$E(Q, W_2^P(\mathbb{R}), \delta) \geq \sup_{x \in W_2^P(\mathbb{R}), \|Fx(\cdot)\|_{L_2}} \|Q(D)(x)\|_{L_2}.$$

Рассмотрим случай:

$$P(D) = D^2 + pD + q, \quad p, q \in \mathbb{R}, \quad Q(D) = D.$$

Тогда экстремальная задача, появляющаяся в оценке снизу (удобнее рассмотреть ее квадрат), имеет вид:

$$\begin{cases} \|x'(\cdot)\|_{L_2}^2 \rightarrow \max, \\ \|(D^2 + pD + q)x(\cdot)\|_{L_2}^2 \leq 1, \\ \|Fx(\cdot)\|_{L_2}^2 \leq \delta^2. \end{cases} \quad (1)$$

При решении данной экстремальной задачи удобно пользоваться результатом леммы сформулированной ниже. Пусть  $f_i(\cdot)$ ,  $i = 0, 1, \dots, n$ , - вещественные функции, заданные на некотором множестве  $X$ . Рассмотрим задачу:

$$f_0(x) \rightarrow \max, f_i(x) \leq 0, i = 1, \dots, n. \quad (2)$$

Функция Лагранжа этой задачи имеет вид:

$$L(x, \lambda) = -f_0(x) + \sum_{i=1}^n \lambda_i f_i(x), \lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_n).$$

**Лемма.** Пусть существуют  $\hat{\lambda}_i \geq 0$ ,  $i = 1, \dots, n$  и допустимый в задаче (2) элемент  $\hat{x}$  такие, что

1.  $\min_{x \in X} L(x, \hat{\lambda}) = L(\hat{x}, \hat{\lambda})$ ,  $\hat{\lambda} = (\hat{\lambda}_1, \dots, \hat{\lambda}_n)$ ,
2.  $\hat{\lambda}_i f_i(\hat{x}) = 0$ ,  $i = 1, \dots, n$ .

Тогда элемент  $\hat{x}$  - решение задачи (2).

Доказательство.

Рассмотрим допустимый в задаче (2) элемент  $x \in X$ . Тогда используя условия 1-2 получим:

$$-f_0(x) \geq -f_0(x) + \sum_{i=1}^n \hat{\lambda}_i f_i(x) = L(x, \hat{\lambda}) \geq L(\hat{x}, \hat{\lambda}) = -f_0(\hat{x}) + \sum_{i=1}^n \hat{\lambda}_i f_i(\hat{x}) = -f_0(\hat{x})$$

Таким образом,  $f_0(x) \leq f_0(\hat{x})$ , т.е. элемент  $\hat{x}$  - решение задачи (2).

Лемма доказана.

Решение экстремальной задачи (1) сформулируем в виде теоремы.

**Теорема 1.** Значение задачи (1) равно  $\hat{\lambda}_1 + \hat{\lambda}_2 \frac{\delta^2}{2\pi}$ , где  $\hat{\lambda}_1, \hat{\lambda}_2$  определяются в зависимости от параметров следующим образом:

1. если  $pq^2 - \frac{p^4}{4} < 0$ ,  $q - \frac{p^2}{2} > 0$

$$\hat{\lambda}_1 = \frac{1}{\sqrt{p^4 - 4p^2q}},$$

$$\hat{\lambda}_2 = \frac{2q - p^2}{2} + \frac{\sqrt{p^4 - 4p^2q}}{2};$$

2. если  $pq^2 - \frac{p^4}{4} > 0$

$$\hat{\lambda}_1 = \frac{\delta}{\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}},$$

$$\hat{\lambda}_2 = \begin{cases} \frac{2q - p^2}{2} + \frac{\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}}{\delta} - \frac{2\pi}{\delta\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}}, & \text{при } \frac{2\pi}{\delta^2} \geq p^2q; \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

3. если  $pq^2 - \frac{p^4}{4} < 0$ ,  $q - \frac{p^2}{2} < 0$

$$\widehat{\lambda}_1 = \frac{\delta}{\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}},$$

$$\widehat{\lambda}_2 = \begin{cases} \frac{2q-p^2}{2} + \frac{\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}}{\delta} - \frac{2\pi}{\delta\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}}, & \text{при } \frac{2\pi}{\delta^2} \geq 4q^2 - p^2q; \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

Доказательство:

Экстремальная задача в образах Фурье имеет вид:

$$\begin{cases} \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} \xi^2 |Fx(\xi)|^2 d\xi \rightarrow \max, \\ \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} |(i\xi)^2 + ip\xi + q|^2 |Fx(\xi)|^2 d\xi \leq 1, \\ \int_{\mathbb{R}} |Fx(\xi)|^2 d\xi \leq \delta^2. \end{cases}$$

Эта задача не имеет решения, поэтому переходим к расширенной задаче, рассматривая вместо  $\frac{|Fx(\xi)|^2}{2\pi} d\xi$  произвольную положительную меру  $d\mu(\xi)$ . Имеем:

$$\begin{cases} \int_{\mathbb{R}} \xi^2 d\mu(\xi) \rightarrow \max, \\ \int_{\mathbb{R}} |(i\xi)^2 + ip\xi + q|^2 d\mu(\xi) \leq 1, \\ \int_{\mathbb{R}} d\mu(\xi) \leq \frac{\delta^2}{2\pi}. \end{cases} \quad (3)$$

Рассмотрим функцию Лагранжа:

$$L(d\mu(\cdot), \lambda_1, \lambda_2) = \int_{\mathbb{R}} [-\xi^2 + \lambda_2 + \lambda_1(\xi^4 + \xi^2(p^2 - 2q) + q^2)] d\mu(\xi).$$

В силу доказанной выше леммы для нахождения решения задачи (3) достаточно найти такую допустимую меру  $d\widehat{\mu}(\xi)$  и неотрицательные числа  $\widehat{\lambda}_1, \widehat{\lambda}_2$ , чтобы выполнялись условия:

$$1. \min_{d\mu \geq 0} L(d\mu(\xi), \widehat{\lambda}) = L(d\widehat{\mu}(\xi), \widehat{\lambda}), \widehat{\lambda} = (\widehat{\lambda}_1, \widehat{\lambda}_2);$$

$$2. \widehat{\lambda}_1 \left( \int_{\mathbb{R}} |(i\xi)^2 + ip\xi + q|^2 d\widehat{\mu}(\xi) - 1 \right) = 0, \widehat{\lambda}_2 \left( \int_{\mathbb{R}} d\widehat{\mu}(\xi) - \frac{\delta^2}{2\pi} \right) = 0.$$

Пусть

$$\begin{cases} y = \xi^2, \\ x = \xi^4 + \xi^2(p^2 - 2q) + q^2. \end{cases} \quad (4)$$

Рассмотрим касательную к данной кривой в точке  $(x_0, y_0)$ , где

$$y_0 = \frac{2q - p^2 + \sqrt{p^4 - 4p^2q + 4x_0}}{2}.$$

Уравнение касательной имеет вид:

$$y - y_0 = \frac{1}{\sqrt{p^4 - 4p^2q + 4x}}(x - x_0) \text{ или } y = \lambda_2 + \lambda_1 x,$$

$$\text{где } \lambda_1 = \frac{1}{\sqrt{p^4 - 4p^2q + 4x_0}}, \lambda_2 = y_0 - \frac{x_0}{\sqrt{p^4 - 4p^2q + 4x_0}}.$$

В силу параметризации  $x \geq 0, y \geq 0$ , а для выполнения леммы необходимо выполнение условия неотрицательности  $\lambda_1, \lambda_2$ . Проверим выполнение этих условий при различных значениях параметров. Рассмотрим случаи:

1.  $pq^2 - \frac{p^4}{4} < 0, q - \frac{p^2}{2} > 0;$
2.  $pq^2 - \frac{p^4}{4} > 0;$
3.  $pq^2 - \frac{p^4}{4} < 0, q - \frac{p^2}{2} < 0.$

В условиях случая 1) исследуемая кривая (4) пересекает ось ординат выше нуля, следовательно, все касательные пересекают ось ординат выше нуля, что и соответствует тому, что  $\lambda_2 > 0$ . Итак, при  $x \geq 0$  выполнены неравенства  $y > 0, \lambda_1 > 0, \lambda_2 > 0$ . Тогда положим  $\widehat{\lambda}_1 = \lambda_1, \widehat{\lambda}_2 = \lambda_2$ , а  $x_0$  определим позднее.

В условиях случая 2) необходимо найти точку  $x^*$ , такую что касательная к кривой (4), проведенная в этой точке проходит через начало координат. Иными словами, точка  $x^*$ , удовлетворяет условию  $y'(x^*)x^* = y^*$ .

В силу параметризации имеем  $x^* = (y^*)^2 + y^*(p^2 - 2q) + q^2$ . Тогда решением уравнения  $y'(x^*)x^* = y^*$  является  $(y^*)^2 = q^2$ . Тогда  $4x^* = p^2q$ , т.к. только оно удовлетворяет всем необходимым условиям, т.е. условиям рассматриваемого случая, уравнению  $y'(x^*)x^* = y^*$  и

$$\frac{2q - p^2 + \sqrt{p^4 - 4p^2q + 4x^*}}{2} = \frac{x^*}{\sqrt{p^4 - 4p^2q + 4x^*}}.$$

Таким образом, в условиях случая 2) при  $4x^* \geq p^2q$  выполнены неравенства  $y > 0$ ,  $\lambda_1 > 0$ ,  $\lambda_2 > 0$ . Тогда положим

$$\widehat{\lambda}_1 = \lambda_1,$$

$$\widehat{\lambda}_2 = \begin{cases} \lambda_2, & \text{при } x \geq p^2q; \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

В условиях случая 3), аналогично, необходимо найти точку  $x^*$ , такую что касательная к кривой (4), проведенная в этой точке проходит через начало координат. Тогда  $x^* = 4q - p^2q$ , так как только оно удовлетворяет всем необходимым условиям. Таким образом, в условиях случая 3) при  $x \geq 4q - p^2q$  выполнены неравенства  $y > 0$ ,  $\lambda_1 > 0$ ,  $\lambda_2 > 0$ . Тогда положим

$$\widehat{\lambda}_1 = \lambda_1,$$

$$\widehat{\lambda}_2 = \begin{cases} \lambda_2, & x \geq 4q^2 - p^2q, \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

Итак, для всевозможных значений параметров найдены  $\widehat{\lambda}_1 \geq 0$ ,  $\widehat{\lambda}_2 \geq 0$ . Теперь найдём  $d\widehat{\mu}(\xi)$ , удовлетворяющее условиям 1 и 2.

Положим  $d\widehat{\mu}(\xi) = A\delta(\xi - \xi_0)$ , где  $\delta(\cdot)$  – дельта-функция. Тогда из равенств

$$\int_{\mathbb{R}} d\widehat{\mu}(\xi) = \frac{\delta^2}{2\pi},$$

$$\int_{\mathbb{R}} (\xi^4 + \xi^2(p^2 - 2q) + q^2) d\widehat{\mu}(\xi) = 1,$$

получим условия на  $\xi_0$  и  $A$ :

$$A = \frac{\delta^2}{2\pi}, \quad (\xi_0^4 + \xi_0^2(p^2 - 2q) + q^2) = \frac{2\pi}{\delta^2}.$$

В наших обозначениях  $x = (\xi^4 + \xi^2(p^2 - 2q) + q^2)$ , поэтому условия на  $\widehat{\lambda}_1$ ,  $\widehat{\lambda}_2$  переписываются в виде:

1. Если  $qp^2 - \frac{p^4}{4} < 0$ ,  $q - \frac{p^2}{2} > 0$ :

$$\widehat{\lambda}_1 = \frac{1}{\sqrt{p^4 - 4p^2q}},$$

$$\widehat{\lambda}_2 = \frac{2q - p^2 + \sqrt{p^4 - 4p^2q}}{2}.$$

2. Если  $qp^2 - \frac{p^4}{4} > 0$ :

$$\widehat{\lambda}_1 = \frac{\delta}{\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}},$$

$$\widehat{\lambda}_2 = \begin{cases} \frac{2q-p^2}{2} + \frac{\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}}{\delta} - \frac{2\pi}{\delta\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}}, & \text{при } \frac{2\pi}{\delta^2} \geq p^2q; \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

3. Если  $qp^2 - \frac{p^4}{4} < 0$ ,  $q - \frac{p^2}{2} < 0$ :

$$\widehat{\lambda}_1 = \frac{\delta}{\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}},$$

$$\widehat{\lambda}_2 = \begin{cases} \frac{2q-p^2}{2} + \frac{\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}}{\delta} - \frac{2\pi}{\delta\sqrt{p^4\delta^2 - 4p^2q\delta^2 + 8\pi}}, & \text{при } \frac{2\pi}{\delta^2} \geq 4q^2 - p^2q; \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

Тогда неравенство

$$-\xi^2 + \widehat{\lambda}_2 + \widehat{\lambda}_1 (\xi^4 + \xi^2 (p^2 - 2q) + q^2) \geq 0$$

выполнено  $\forall \xi \in \mathbb{R}$ .

Теперь в условиях случая 1)  $\min_{d\mu \geq 0} L(d\mu(\xi), \widehat{\lambda}) = L(d\widehat{\mu}(\xi), \widehat{\lambda})$ . Аналогичные равенства выполняются при  $\frac{2\pi}{\delta^2} \geq p^2q$  в условиях случая 2) и при  $\frac{2\pi}{\delta^2} \geq 4q^2 - p^2q$  в условиях случая 3). Если  $\frac{2\pi}{\delta^2} < p^2q$  в условиях случая 2) или  $\frac{2\pi}{\delta^2} < 4q^2 - p^2q$  в условиях случая 3), то положим

$$A = \frac{1}{(\xi_0^4 + \xi_0^2 (p^2 - 2q) + q^2)}.$$

Найдём  $\xi_0$  из

$$(\xi_0^4 + \xi_0^2 (p^2 - 2q) + q^2) = p^2q$$

в условиях случая 2) и из

$$(\xi_0^4 + \xi_0^2 (p^2 - 2q) + q^2) = 4q^2 - p^2q$$

в условиях случая 3).

Тогда условие  $\min_{d\mu \geq 0} L(d\mu(\xi), \widehat{\lambda}) = L(d\widehat{\mu}(\xi), \widehat{\lambda})$  выполняется во всех рассматриваемых случаях. Таким образом, найденная нами мера  $d\widehat{\mu}(\xi)$

является решением задачи (3). Заметим, что  $L(d\hat{\mu}(\xi), \hat{\lambda}) = 0$ , следовательно, имеем:

$$\sup_{d\mu \geq 0} \int_{\mathbb{R}} \xi^2 d\mu(\xi) = -L(d\hat{\mu}(\xi), \hat{\lambda}) + \hat{\lambda}_1 + \hat{\lambda}_2 \frac{\delta^2}{2\pi} = \hat{\lambda}_1 + \hat{\lambda}_2 \frac{\delta^2}{2\pi}.$$

Аппроксимируя меру, сосредоточенную в точке  $\delta$ -образной последовательностью, получаем, что значение задачи (3) совпадает со значением задачи (2) и равны  $\hat{\lambda}_1 + \hat{\lambda}_2 \frac{\delta^2}{2\pi}$ .

Теорема доказана.

Погрешность оптимального метода восстановления не меньше  $\hat{\lambda}_1 + \hat{\lambda}_2 \frac{\delta^2}{2\pi}$ . Теперь проведём оценку сверху погрешности восстановления для семейства методов

$$m(y)(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} i\xi a(\xi) y(\xi) e^{i\xi t} d\xi, \quad (5)$$

и покажем, что она совпадает с оценкой снизу. Этот результат также сформулируем в виде теоремы.

**Теорема 2.**(оптимальный метод восстановления)

Методы  $m(y)(\cdot)$ , имеющие вид (5), где  $a(\xi)$  удовлетворяет условию:

$$\xi^2 \left( \frac{|a(\xi)|^2}{\hat{\lambda}_2} + \frac{|1 - a(\xi)|^2}{|\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2} \right) \leq 1, \quad (6)$$

если  $\hat{\lambda}_1, \hat{\lambda}_2 > 0$  и  $a(\xi) \equiv 0$ , если  $\hat{\lambda}_2 = 0$ , являются оптимальными для задачи (2).

**Доказательство.**

Оценим сверху погрешность методов восстановления (5). Имеем:

$$e(D, W_2^P(\mathbb{R}), \delta, m) = \sup_{\substack{x \in W_2^P(\mathbb{R}), y \in L_2(\mathbb{R}) \\ \|Fx(\cdot) - y(\cdot)\|_{L_2} \leq \delta}} \|x'(\cdot) - m(y)\|_{L_2}.$$

Переходя к образам Фурье, приходим к следующей задаче:

$$\begin{cases} \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} \xi^2 |Fx(\xi) - a(\xi)y(\xi)|^2 d\xi \rightarrow \max, \\ \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} (\xi^4 + \xi^2 (p^2 - 2q) + q^2) |Fx(\xi)|^2 d\xi \leq 1, \\ \int_{\mathbb{R}} |Fx(\xi) - y(\xi)|^2 d\xi \leq \delta^2. \end{cases} \quad (7)$$

Эта задача, после введения обозначения  $z(\cdot) = Fx(\cdot) - y(\cdot)$ , переписывается в виде

$$\begin{cases} \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} \xi^2 |a(\xi)z(\xi) + (1 - a(\xi))Fx(\xi)|^2 d\xi \rightarrow \max, \\ \int_{\mathbb{R}} |z(\xi)|^2 d\xi \leq \delta^2, \\ \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} (\xi^4 + \xi^2 (p^2 - 2q) + q^2) |Fx(\xi)|^2 d\xi \leq 1. \end{cases}$$

При  $\hat{\lambda}_1, \hat{\lambda}_2 > 0$  по неравенству Коши-Буняковского, имеем:

$$\begin{aligned} & |a(\xi)z(\xi) + (1 - a(\xi))Fx(\xi)|^2 \leq \\ & \leq \left( \frac{|a(\xi)|^2}{\hat{\lambda}_2} + \frac{|1 - a(\xi)|^2}{|\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2} \right) \left( \hat{\lambda}_2 |z(\xi)|^2 + |\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2 |Fx(\xi)|^2 \right). \end{aligned}$$

Следовательно,

$$e^2(D, W_2^P(\mathbb{R}), \delta, m) \leq \sup_{\xi \in \mathbb{R}} \xi^2 \left( \frac{|a(\xi)|^2}{\hat{\lambda}_2} + \frac{|1 - a(\xi)|^2}{|\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2} \right) \left( \hat{\lambda}_2 \frac{\delta^2}{2\pi} + \hat{\lambda}_1 \right).$$

Значит, для всех  $a(\cdot)$ , для которых выполнено

$$\xi^2 \left( \frac{|a(\xi)|^2}{\hat{\lambda}_2} + \frac{|1 - a(\xi)|^2}{|\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2} \right) \leq 1,$$

оценка снизу совпадает с оценкой сверху, и, следовательно, соответствующие методы являются оптимальными. Полученное неравенство эквивалентно условию

$$\begin{aligned} & \left| a(\xi) - \frac{\hat{\lambda}_2}{\hat{\lambda}_2 + |\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2} \right| \leq \\ & \leq \frac{\sqrt{\hat{\lambda}_1 \hat{\lambda}_2} |-\xi^2 + ip\xi + q| \sqrt{-\xi^2 + \hat{\lambda}_2 + |\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2}}{\hat{\lambda}_2 + |\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2}. \end{aligned}$$

Заметим, что подкоренное выражение  $-\xi^2 + \hat{\lambda}_2 + |\hat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2$  неотрицательно в силу выбора  $\hat{\lambda}_1, \hat{\lambda}_2$  из теоремы 1.

Если  $\widehat{\lambda}_2 = 0$ , положим  $a(\xi) \equiv 0$ . Имеем:

$$\xi^2 |Fx(\xi)|^2 = \frac{\xi^2}{\widehat{\lambda}_1 - \xi^2 + ip\xi + q|^2} |\widehat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2 |Fx(\xi)|^2.$$

Следовательно,  $e^2(D, W_2^P(\mathbb{R}), \delta, m) \leq \widehat{\lambda}_1$ , т.к.  $\widehat{\lambda}_1$  выбрано так, что

$$\xi^2 \leq |\widehat{\lambda}_1| - \xi^2 + ip\xi + q|^2.$$

Оценка снизу совпадает с оценкой сверху, следовательно, методы являются оптимальными.

Теорема доказана.

### 3 Роль фильтра

Ограниченнная функция  $a(\xi)$  играет роль фильтра для полученного семейства оптимальных методов

$$m(y)(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} i\xi a(\xi) y(\xi) e^{i\xi t} d\xi.$$

При  $a(\xi) \equiv 1$  оптимальный метод имеет вид

$$m(y)(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} i\xi y(\xi) e^{i\xi t} d\xi.$$

Положив  $a(\xi) \equiv 1$ , применим этот фильтр к полученному условию (6) и в результате имеем:

$$\xi^2 \left( \frac{1}{\widehat{\lambda}_2} \right) \leq 1.$$

Можно сделать вывод о том, что применять фильтр  $a(\xi) \equiv 1$  можно при  $\xi \in [-\sqrt{\widehat{\lambda}_2}; \sqrt{\widehat{\lambda}_2}]$ , где  $\widehat{\lambda}_2$  определяется в соответствии со значениями параметров  $p, q$ , как показано в теореме 1.

При  $a(\xi) \equiv 0$  оптимальный метод имеет вид

$$m(y)(t) \equiv 0$$

Положив  $a(\xi) \equiv 0$ , применяем этот фильтр к полученному условию (6) и получим:

$$\xi^2 \left( \frac{1}{\widehat{\lambda}_1 - \xi^2 + ip\xi + q|^2} \right) \leq 1$$

Это приведёт нас к неравенству

$$\widehat{\lambda}_1 \xi^4 + \xi^2 \widehat{\lambda}_1 (p^2 - 2q) - \xi^2 + q^2 \geq 0. \quad (8)$$

Произведя замену  $\tilde{\xi} = \xi^2$ , получим

$$\widehat{\lambda}_1 \tilde{\xi}^2 + \tilde{\xi} (\widehat{\lambda}_1 p^2 - 2\widehat{\lambda}_1 q - 1) + q^2 \geq 0.$$

Вычислим дискриминант полученного квадратного трёхчлена:

$$D = \widehat{\lambda}_1^2 p^4 + 1 - 4\widehat{\lambda}_1^2 qp^2 + 4\widehat{\lambda}_1 q - 2\widehat{\lambda}_1 p^2.$$

Так как известно, что  $\widehat{\lambda}_1 > 0$ , при  $D < 0$  неравенство (8) выполняется  $\forall \xi \in \mathbb{R}$ , а при  $D > 0$  выполнено при

$$\xi \in \left( -\infty; -\sqrt{\tilde{\xi}_2} \right] \cup \left[ -\sqrt{\tilde{\xi}_1}; \sqrt{\tilde{\xi}_1} \right] \cup \left[ \sqrt{\tilde{\xi}_2}; +\infty \right),$$

где

$$\tilde{\xi}_1 = \frac{1 + 2\widehat{\lambda}_1 q - \widehat{\lambda}_1 p^2 - \sqrt{D}}{2\widehat{\lambda}_1} \text{ и } \tilde{\xi}_2 = \frac{1 + 2\widehat{\lambda}_1 q - \widehat{\lambda}_1 p^2 + \sqrt{D}}{2\widehat{\lambda}_1}.$$

Рассмотрим неравенство

$$\widehat{\lambda}_1^2 p^4 + 1 - 4\widehat{\lambda}_1^2 qp^2 + 4\widehat{\lambda}_1 q - 2\widehat{\lambda}_1 p^2 > 0.$$

Оно выполняется при  $\widehat{\lambda}_1$ , определённом в соответствии со значениями параметров  $p, q$ , как показано в теореме 1.

1.

$$\begin{cases} qp^2 - \frac{p^4}{4} > 0, \\ q - \frac{p^2}{2} > 0; \end{cases}$$

2.

$$\begin{cases} qp^2 - \frac{p^4}{4} < 0, \\ q - \frac{p^2}{2} < 0, \\ q < 0; \end{cases}$$

3.

$$\begin{cases} qp^2 - \frac{p^4}{4} > 0, \\ q - \frac{p^2}{2} < 0; \end{cases}$$

4.

$$\begin{cases} qp^2 - \frac{p^4}{4} < 0, \\ q - \frac{p^2}{2} > 0, \\ q > 0; \end{cases}$$

Во всех вышеперечисленных случаях фильтр  $a(\xi) \equiv 0$  можно применять при

$$\xi \in \left( -\infty; -\sqrt{\tilde{\xi}_2} \right] \cup \left[ -\sqrt{\tilde{\xi}_1}; \sqrt{\tilde{\xi}_1} \right] \cup \left[ \sqrt{\tilde{\xi}_2}; +\infty \right),$$

где

$$\tilde{\xi}_1 = \frac{1 + 2\hat{\lambda}_1 q - \hat{\lambda}_1 p^2 - \sqrt{D}}{2\hat{\lambda}_1} \quad \text{и} \quad \tilde{\xi}_2 = \frac{1 + 2\hat{\lambda}_1 q - \hat{\lambda}_1 p^2 + \sqrt{D}}{2\hat{\lambda}_1}.$$

Неравенство не выполняется при  $\hat{\lambda}_1$ , определённом в соответствии со значениями параметров  $p, q$ , как показано в теореме 1 условиях:

1.

$$\begin{cases} qp^2 - \frac{p^4}{4} < 0, \\ q - \frac{p^2}{2} < 0, \\ q > 0; \end{cases}$$

2.

$$\begin{cases} qp^2 - \frac{p^4}{4} < 0, \\ q - \frac{p^2}{2} > 0, \\ q < 0; \end{cases}$$

В этих случаях фильтр  $a(\xi) \equiv 0$  можно применять при  $\forall \xi \in \mathbb{R}$ .

Из вышесказанного можно сделать вывод, что нетривиальные фильтры для семейства оптимальных методов рационально применять только когда  $\xi^2 \in [\tilde{\xi}_1; \tilde{\xi}_2]$ .

## Список литературы

- [1] *Micchelli C. A., Rivlin T. J.* A survey of optimal recovery. In: Optimal Estimation in Approximation Theory (C. A. Micchelli and T. J. Rivlin, Eds.). P. 1–54. New York: Plenum Press, 1977.
- [2] *Магарил-Ильяев Г. Г., Осипенко К. Ю.* Оптимальное восстановление функций и их производных по приближенной информации о спектре и неравенства для производных // Функц. анализ и его прил., 2003. С. 51–64.
- [3] *Магарил-Ильяев Г. Г., Тихомиров В. М.* О неравенствах для производных колмогоровского типа // Матем. сб. 1997. Т. 188. №12. С. 73–106.