

# РЕДУКЦИЯ ИЗМЕРЕНИЙ В НЕЧЕТКОЙ МОДЕЛИ ЭКСПЕРИМЕНТА КАК РЕШЕНИЕ ЗАДАЧИ ЛИНЕЙНОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

К. В. Кириллов, А. И. Чуличков

(кафедра компьютерных методов физики)

Решаются задачи оценивания параметров объекта при нечетких ограничениях на координаты векторов шума и входного сигнала в заданных ортонормированных базисах соответствующих пространств.

Рассмотрим типичную математическую модель физического эксперимента, проводимого по линейной схеме измерений:

$$\xi = Af + \nu, \quad (1)$$

где  $\xi$  — искаженный шумом  $\nu$  выходной сигнал  $Af$  прибора  $A$ , на вход которого поступил сигнал  $f \in \mathcal{F}$  от изучаемого объекта и среды,  $Uf$  — параметры объекта, интересующие исследователя,  $A: \mathcal{F} \rightarrow \mathcal{R}$ ,  $U: \mathcal{F} \rightarrow \mathcal{U}$  — заданные операторы, моделирующие измерительный прибор и связь сигнала  $f$  с параметрами объекта, не возмущенного измерением,  $\mathcal{R}$ ,  $\mathcal{F}$  и  $\mathcal{U}$  — конечномерные евклидовы пространства. Задача редукции состоит в определении оценки  $d(\cdot) \mathcal{R} \rightarrow \mathcal{U}$  таким образом, чтобы элемент  $d(\xi)$  можно было считать наиболее точной версией  $Uf$  параметров объекта.

Хорошо известны традиционные теоретико-вероятностные методы решения задачи редукции для моделей  $[A, \Sigma]$  и  $[A, F, f_0, \Sigma]$ , основанные на алгоритмах, минимизирующих среднеквадратичную ошибку интерпретации [1]. В теории возможностей методы оптимального оценивания строятся на использовании аналогичного принципа минимизации необходимости ошибки оценивания. В работе [2] рассмотрена задача оценивания сигнала  $Uf$  при нечетких ограничениях на энергию сигналов  $\nu$  и  $f$ . В настоящей работе изучаются задачи оценивания при нечетких ограничениях на координаты векторов  $\nu$  и  $f$  в заданных ортонормированных базисах соответствующих пространств.

## 1. Редукция экспериментальных данных в случае отсутствия априорной информации о сигнале

Пусть  $\nu$  — нечеткий элемент  $\mathcal{R}$ ,  $\mu^\nu(\cdot): \mathcal{R} \rightarrow [0, 1]$  — его распределение возможности, тогда  $\xi$  — тоже нечеткий элемент  $\mathcal{R}$ , имеющий распределение  $\mu^\xi(x, f) = \mu^\nu(x - Af)$ ,  $x \in \mathcal{R}$ , зависящее от  $f \in \mathcal{F}$  как от параметра. Таким образом, задана модель  $[A, \mu^\nu(\cdot)]$  схемы измерения (1), аналогичная схеме  $[A, \Sigma]$  в теории вероятностей [1].

Введем нечеткое отношение погрешности  $(U \times U, l(\cdot, \cdot))$ , где  $l(Uf, u)$  — возможность ошибки при выборе  $u \in \mathcal{U}$  в качестве значений параметров объекта  $Uf$ . Качество оценки  $d(\cdot)$  будем описывать ве-

личиной необходимости ошибки оценивания [2, 3]

$$M(d(\cdot)) = \neg \sup_{x \in \mathcal{R}} \sup_{f \in \mathcal{F}} \min(\mu^\nu(x - Af), \neg l(Uf, d(x))).$$

Оптимальную оценку  $d^*(\cdot)$  определим из условия  $M(d^*(\cdot)) = \min_{d(\cdot): \mathcal{R} \rightarrow \mathcal{U}} M(d(\cdot))$ .

Рассмотрим нечеткое отношение погрешности вида

$$l(u, v) = l^0(u, v) = \begin{cases} > 0 & u \neq v, \\ 0, & u = v, \end{cases} \quad u, v \in U.$$

Согласно [2], в этом случае  $d^*(x) = Uf^*(x)$ , где  $f^*(x)$  — оценка максимальной возможности, определяемая как решение задачи

$$\mu^\nu(x - Af^*(x)) = \max_{f \in \mathcal{F}} \mu^\nu(x - Af). \quad (2)$$

Пусть координаты  $\nu_i$  вектора шума  $\nu$ , заданные в некотором ортонормированном базисе  $\{e_i\}$ ,  $i = 1, \dots, N$ , пространства  $\mathcal{R}$ , независимы, т. е. их распределения  $\mu^{\nu_i}(z_i)$  связаны с распределением  $\mu^\nu(z)$  вектора  $\nu$  следующим образом:  $\mu^\nu(z) = \min_i \mu^{\nu_i}(z_i)$ ,  $z \in \mathcal{R}$ , причем  $\mu^{\nu_i}(z_i) = \rho(|z_i|)$ , где  $\rho(\cdot): \mathcal{R}_+ \rightarrow [0, 1]$  — строго монотонно убывающая функция. Обозначим  $a_i = (A_{i1}, \dots, A_{iK})$  строку матрицы оператора  $A$  в ортонормированных базисах  $\{e_i\} \subset \mathcal{R}$  и  $\{g_j\} \subset \mathcal{F}$ . Тогда вместо (2) получим  $\min_i \rho(|x_i - (a_i, f^*)|) = \max_f \min_i \rho(|x_i - (a_i, f)|)$ , что в силу строго монотонного убывания  $\rho(\cdot)$  переходит в задачу вида

$$\max_i |x_i - (a_i, f^*)| = \min_f \max_i |x_i - (a_i, f)|. \quad (3)$$

**Теорема 1.** Пусть в схеме измерения (1)  $A: \mathcal{F} \rightarrow \mathcal{R}$  — заданный линейный оператор,  $f$  — априори произвольный элемент  $\mathcal{F}$ ,  $\nu$  — нечеткий элемент  $\mathcal{R}$ , заданный функцией распределения  $\mu^\nu(z)$ , координаты которого  $\nu_i$  независимы, причем их распределения  $\mu^{\nu_i}(z_i)$  имеют вид  $\mu^{\nu_i}(z_i) = \rho(|z_i|)$ , где  $\rho(|\cdot|)$  — строго монотонно убывающая функция. Тогда оптимальная оценка  $d^*(\xi) = Uf^*(\xi)$ , где  $f^*$  — решение задачи линейного программирования:

$$\begin{cases} (c, y) \sim \min, \\ (y, b_1^i) \geq x_i, \quad i = 1, \dots, N, \\ (y, b_2^i) \geq -x_i, \end{cases} \quad (4)$$

$c = (1, 0, \dots, 0) \in \mathcal{R}_{K+1}$ ,  $y = (u, f_1, \dots, f_K)$ ,  $b_1^i = (1, A_{i1}, \dots, A_{iK})$  и  $b_2^i = (1, -A_{i1}, \dots, -A_{iK})$ ; координаты векторов  $f$  и  $\nu$ , а также элементы матрицы оператора  $A$  заданы в некоторых ортонормированных базисах  $\{e_i\} \subset \mathcal{R}$  и  $\{g_j\} \subset \mathcal{F}$ ,  $j = 1, \dots, K$ .

Доказательство. Рассмотрим функцию  $u(f) = \max_i |x_i - (a_i, f)|$ . Поскольку для всех  $i$   $u \geq |x_i - (a_i, f)|$ , функция  $u(f)$  может быть определена как решение системы  $2N$  неравенств:

$$\begin{cases} u + (a_i, f) \geq x_i, \\ u - (a_i, f) \geq -x_i, \end{cases} \quad i = 1, \dots, N. \quad (5)$$

Вектор  $f^*$ , на котором достигается минимальное значение переменной  $u$ , удовлетворяющей системе неравенств (5), очевидно, и будет решением исходной задачи (3). Систему (5) можно записать в виде (4), что соответствует стандартному виду задачи линейного программирования. Утверждение теоремы 1 позволяет найти оптимальную оценку  $Uf^*$  параметров объекта  $Uf$  с помощью известных алгоритмов решения задачи линейного программирования [4].

## 2. Редукция экспериментальных данных при наличии априорной информации

Вернемся к задаче (1) редукции измерения  $\xi = Af + \nu$ , в которой теперь шум  $\nu \in \mathcal{R}$  и сигнал  $f \in \mathcal{F}$  являются независимыми нечеткими элементами с известными функциями распределения  $\mu^\nu(\cdot)$ :  $\mathcal{R} \rightarrow [0, 1]$  и  $\mu^f(\cdot)$ :  $\mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$ , т. е. задана модель  $[A, \mu^\nu(\cdot), \mu^f(\cdot)]$  схемы измерения (1), аналогичная модели  $[A, F, \Sigma]$  в теории вероятностей [1]. Требуется найти функцию  $d(\cdot)$ :  $\mathcal{R} \rightarrow \mathcal{U}$  такую, чтобы элемент  $d(\xi)$  был наиболее точной версией параметров объекта  $Uf$ . Согласно [2, 3], оптимальная оценка  $d^*(\cdot) = Ut^*(\cdot)$  определяется как решение задачи на максимум:

$$\mu^{\xi, f}(x, t) \sim \max_{t \in \mathcal{F}}, \quad (6)$$

где  $\mu^{\xi, f}(x, t) = \min(\mu^{\xi|f}(x|t), \mu^f(t))$  — совместное распределение нечетких элементов  $\xi$  и  $f$ ,  $\mu^{\xi|f}(x|t) = \mu^\nu(x - At)$  — условное распределение  $\xi$  при условии  $f$ , т. е. возможность равенства  $\xi = x$  при условии, что  $f = t$ ,  $t \in \mathcal{F}$ . Аналогично теореме 1 может быть доказана следующая теорема.

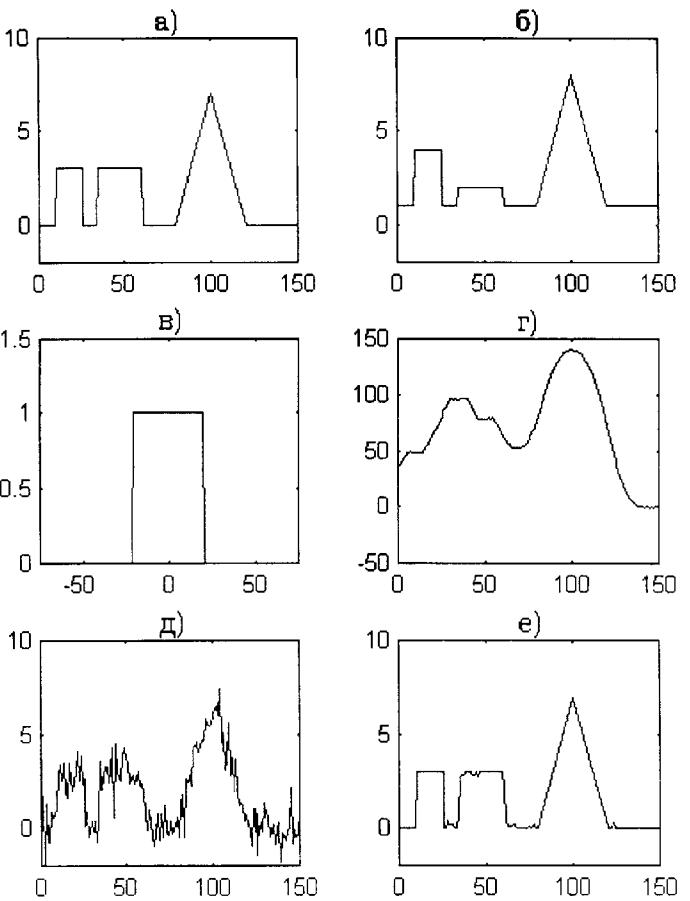
Теорема 2. Пусть в схеме измерения (1)  $A: \mathcal{F} \rightarrow \mathcal{R}$  — заданный линейный оператор,  $f \in \mathcal{R}$  и  $\nu \in \mathcal{F}$  — независимые нечеткие элементы с заданными функциями распределения  $\mu^\nu(\cdot)$ :  $\mathcal{R} \rightarrow [0, 1]$  и  $\mu^f(\cdot)$ :  $\mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$ , причем координаты  $\nu_i$  и  $f_i$  независимы и их распределения имеют вид  $\mu^{\nu_i}(z_i) = \rho(|z_i|)$  и  $\mu^{f_j}(t_j) = \rho(|f_0j - d_0j \cdot t_j|)$ , где  $f_0j \in R_1$  и  $d_0j \in R_1$  — заданные постоянные и  $\rho(|\cdot|)$  — строго монотонно убывающая функция. Тогда оптимальная оценка  $d^*(\xi) = Ut^*(\xi)$ , где  $t^*$  — решение задачи линейного программирования:

$$\left\{ \begin{array}{l} (c, y) \sim \min, \\ (y, b_1^i) \geq x_i, \\ (y, b_2^i) \geq -x_i, \quad i = 1, \dots, N, \quad j = 1, \dots, K, \\ (y, b_3^j) \geq f_0j, \\ (y, b_4^j) \geq -f_0j, \end{array} \right. \quad (7)$$

в которой  $c = (1, 0, \dots, 0) \in \mathcal{R}_{N+1}$ ,  $y = (u, t_1, \dots, t_K)$ ,  $b_1^i = (1, A_{i1}, \dots, A_{iK})$ ,  $b_2^i = (1, -A_{i1}, \dots, -A_{iK})$ ,  $b_3^j = (1, 0, \dots, 0, d_0j, 0, \dots, 0) \in \mathcal{R}_{K+1}$ ,  $(b_3^j)_{j+1} = d_0j$ ,  $b_4^j = (1, 0, \dots, 0, -d_0j, 0, \dots, 0) \in \mathcal{R}_{K+1}$ ,  $(b_4^j)_{j+1} = -d_0j$ .

Как и в п. 1, задача сводится к обычному виду задачи линейного программирования, решение ее и оптимальная оценка  $d^*(x) = Ut^*(x)$  могут быть найдены с помощью известных методов [4].

На рисунке приведен пример использования теоретико-возможностных методов редукции измерений (7) в сравнении с результатами теоретико-вероятностных методов [1].



Теоретико-возможностная редукция измерений (7):  $a$  — сигнал  $f$  на входе прибора  $A$ ,  $b$  — априорный вид  $f_0$  входного сигнала  $f$ ,  $c$  — аппаратная функция прибора  $A$ :  $(Af)_i = \sum_{j=1}^K a_{i-j} f_j$ ,  $e$  — результаты измерения  $\xi = Af + \nu$ ,  $\delta$  — теоретико-вероятностная редукция измерения  $f = (A^* A)^{-1} A^* \xi$ ,  $e$  — теоретико-возможностная редукция измерения (7)

**Литература**

1. Пытьев Ю.П. Методы анализа и интерпретации эксперимента. М., 1990.
2. Пытьев Ю.П. // Вестн. Моск. ун-та. Физ. Астрон. 1999. № 1. С. 3 (Moscow University Phys. Bull. 1999. No. 1. P. 1).

3. Пытьев Ю.П. // Там же. 1998. № 6. С. 3 (Ibid. 1998. No. 6. P. 1).
4. Васильев Ф.П. Численные методы решения экстремальных задач. М., 1988.

Поступила в редакцию  
27.11.98

УДК 519.6

## МЕТОД РАСШИРЯЮЩИХСЯ КОМПАКТОВ РЕШЕНИЯ НЕКОРРЕКТНЫХ ЗАДАЧ ПРИ УСЛОВИИ ИСТОКОПРЕДСТАВИМОСТИ

А. Г. Ягола, К. Ю. Дорофеев

(кафедра математики)

Показано, что часто используемое в теоретических исследованиях условие истокопредставимости точного решения операторного уравнения I рода позволяет не только построить оптимальный по порядку точности метод, но и получить апостериорную оценку погрешности. Предлагается метод расширяющихся компактов.

Рассмотрим операторное уравнение

$$Az = u, \quad (1)$$

где  $A$  — линейный ограниченный инъективный оператор, действующий из нормированного пространства  $Z$  в нормированное пространство  $U$ .

Пусть известно, что точной правой части  $\bar{u} \in U$  соответствует единственное точное решение  $\bar{z} \in Z$ , и вместо  $\bar{u}$  заданы  $u_\delta \in U$  и  $\delta > 0$  такие, что  $\|u_\delta - \bar{u}\| \leq \delta$ . Задача приближенного решения уравнения (1) может быть некорректно поставлена, например, если оператор  $A$  вполне непрерывный [1, 2].

Пусть теперь задана следующая априорная информация: точное решение  $\bar{z}$  истокообразно представимо с помощью вполне непрерывного оператора  $B$ , действующего из нормированного пространства  $V$  в  $Z$ :

$$\bar{z} = B\bar{v}. \quad (2)$$

Для простоты будем считать оператор  $B$  инъективным, поэтому  $\bar{v}$  единственно. Рассмотрим следующий метод решения задачи (1) с априорной информацией (2) по заданным данным  $\{u_\delta, \delta\}$ : определим функционал

$$\Phi(z) = \|Az - u_\delta\| \quad (3)$$

и множество

$$Z_n = \{z \in Z: z = Bv, v \in V, \|v\| \leq n\}, \quad (4)$$

где  $n$  — фиксированное натуральное число.

Рассмотрим следующий алгоритм.

1. Положить  $n = 1$ .

2. Найти

$$\min_{z \in Z_n} \Phi(z). \quad (5)$$

3. Если

$$\min_{z \in Z_n} \Phi(z) \leq \delta, \quad (6)$$

то перейти к п. 5.

4. Увеличить  $n$  на единицу, перейти к п. 2.
5. Положить  $n(\delta) = n$  и

$$z_{n(\delta)} = \arg \min_{z \in Z_{n(\delta)}} \Phi(z). \quad (7)$$

Будем рассматривать  $z_{n(\delta)}$  как приближенные решения (1).

Заметим, что  $z_{n(\delta)} \in Z_{n(\delta)}$  удовлетворяет неравенству

$$\|Az_{n(\delta)} - u_\delta\| \leq \delta \quad (8)$$

и на шаге 3 алгоритма в качестве критерия останова процесса минимизации можно использовать аналогичное неравенство, т. е. если в процессе минимизации  $\Phi(z)$  на  $Z_n$  найдется  $z_n \in Z_n$  такое, что  $\|Az_n - u_\delta\| \leq \delta$ , то процесс минимизации можно прекратить, положив  $n(\delta) = n$  и  $z_{n(\delta)} = z_n$ .

**Теорема 1.** Для любого  $\delta > 0$  число  $n(\delta)$  конечно. Существует  $\delta_0 > 0$  (зависящее, вообще говоря, от  $\bar{v}$ ) такое, что  $n(\delta) = n(\delta_0)$  для любого  $\delta \in (0, \delta_0]$ . Приближенное решение  $z_{n(\delta)}$  сходится к точному решению  $\bar{z}$  при  $\delta \rightarrow 0$ , т. е. предложенный метод решения является регуляризующим по Тихонову.

**Доказательство.** Шар  $V_n = \{v \in V, \|v\| \leq n\}$  — замкнутое ограниченное множество в  $V$ . В силу того что оператор  $B$  вполне непрерывен,  $Z_n = BV_n$  — компакт в  $Z$  для любого  $n$ . Поэтому по теореме Вейерштрасса (см., напр., [2]) непрерывный функционал  $\Phi(z) = \|Az - u_\delta\|$  достигает своей точной нижней грани на  $Z_n$  в (возможно, не единственной) точке  $z_n \in Z_n$ .

Конечность и существование  $\delta_0 > 0$  такого, что  $n(\delta) = n(\delta_0)$  для любого  $\delta \in (0, \delta_0]$ , следует из того, что  $\bar{z} = B\bar{v} \in Z_N$ , где

$$N = \begin{cases} \|\bar{v}\|, & \text{если } \|\bar{v}\| \text{ — натуральное число;} \\ \lceil \|\bar{v}\| \rceil + 1, & \text{если } \|\bar{v}\| \text{ — не натуральное число.} \end{cases}$$