

ся отсутствие быстрых переходов через нуль и регулярность следования нулей. Характеристика $|G_2(-j\omega)|$ имеет меньшую ширину главного лепестка, быстрые переходы через нуль и нерегулярное следование нулей. Существенно, что практическая реализация весовой функции $g_2(t)$ приводит при аналоговой или цифровой обработке к снижению быстродействия и увеличению инструментальной ошибки по сравнению с реализацией функции $g_1(t)$.

Характеристика $G_2(-j\omega)$, соответствующая методу наименьших квадратов, ориентирована на борьбу с белым шумом. Поэтому (8) дает наименьшую дисперсию. В табл. 2 представлено сравнение весовых функций $g_1(t)$ по критерию $\sqrt{D_1/D_2}$ при различных значениях α .

Т а б л и ц а 2

α	1	0,183	0,333	0
$\sqrt{D_1/D_2}$	∞	1,08	1,06	1,15

Л И Т Е Р А Т У Р А

1. Бендат Дж., Пирсол А. Измерение и анализ случайных процессов. М., «Мир», 1974.
2. Швецкий Б. И., Вишенчук И. М. Помехозащищенные цифровые вольтметры постоянного тока.— «Измерение, контроль, автоматизация», 1975, № 1 (3), с. 8—13.
3. Иванов В. А., Чемоданов Б. К., Медведев В. С. Математические основы теории автоматического регулирования. М., «Высшая школа», 1971.
4. Агизим А. М., Розенблат М. Ш., Свирщев В. А. Об одном классе селективных преобразований.— В кн.: Отбор и передача информации. Киев, «Наукова думка», 1971, № 24, с. 46—49.

Поступила в редакцию 5 января 1977 г.;
окончательный вариант — 14 июля 1977 г.

УДК 621.391.2

Я. Ю. НИКИТИН, Р. П. ФИЛИМОНОВ, Е. П. ШУБИНА

(Ленинград)

РАСЧЕТ АСИМПТОТИЧЕСКОЙ ОТНОСИТЕЛЬНОЙ ЭФФЕКТИВНОСТИ НЕКОТОРЫХ ИНВАРИАНТНЫХ ПРАВИЛ ОБНАРУЖЕНИЯ В СХЕМЕ ДВУХКАНАЛЬНОЙ ОБРАБОТКИ

Введение. При обработке оптических изображений на фоне помех с целью оценки параметров, фильтрации и распознавания образов в качестве первого этапа часто предполагается решение задачи обнаружения (см., например, [1,2]), имеющей также и самостоятельное значение в статистических приложениях оптики, радиолокации, гидроакустики и других дисциплин. В последние годы значительное внимание уделялось построению и исследованию правил обнаружения в условиях так называемой априорной неопределенности [3—5], для преодоления которой, наряду с оптимальными, был предложен ряд субоптимальных решающих правил, основанных, в частности, на эмпирических двухвыборочных статистиках, инвариантных к уровню помех [6—8]. Преимущества инвариантных правил обнаружения выявляются при обработке оптических изображений на неизвестном неоднородном фоне при изменяющейся в широких пределах дисперсии помех, что является характерной особенностью многих оптических изображений и, в частности, фотографических. До настоящего времени отсутствуют, однако, оценки качества предложенных субоптимальных правил, что затрудняет выбор и обоснование того или иного правила и его сравнение с оптимальным.

Такие оценки для некоторых наиболее употребительных правил обнаружения получены в данной работе на основе понятия асимптотической относительной эффективности (АОЭ) по Питмэну [5, 9, 10].

Постановка задачи, описание критериев и определение АОЭ. Сохраняя исходные посылки работ [6—8], сформулируем задачу обнаружения как двухвыборочную статистическую задачу проверки гипотез. Наблюдения x_1, \dots, x_n и y_1, \dots, y_n образуют две статистически независимые выборки объема n . Выборочные величины x_i, y_i представляют собой отсчеты огибающих на выходе двухканальной системы обработки детерминированных сигналов в смеси с аддитивным нормальным шумом. В этом случае плотность распределения $f(x)$ элемента выборки при наличии сигнала описывается райсовским законом

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{\sigma^2} \exp\left(-\frac{x^2 + \theta^2}{2\sigma^2}\right) I_0\left(\frac{\theta x}{\sigma^2}\right), & x \geq 0; \\ 0, & x < 0, \end{cases}$$

а при отсутствии сигнала — релеевским законом

$$g(x) = \begin{cases} x/\sigma^2 \exp(-x^2/2\sigma^2), & x \geq 0; \\ 0, & x < 0. \end{cases}$$

Предполагается, что сигнал может присутствовать только в одном из каналов системы обнаружения. Такая модель характерна для систем адаптивной обработки, когда одна, чисто шумовая выборка является обучающей, а другая — анализируемой. Рассматриваемая ситуация типична и при двухканальном обнаружении изображений, соизмеримых по своим пространственным размерам с полем зрения считывающего оптического устройства и регистрируемых поэтому только в одном из каналов устройства обнаружения.

В этих условиях задача обнаружения тождественна проверке сложной гипотезы $H_0: \theta=0$ о присутствии в обоих каналах только шума против альтернативы $H_1: \theta>0$, что в одном из каналов имеется шум, а в другом — сигнал и шум. Параметр σ^2 считается неизвестным.

Для решения задачи обнаружения в работе [6] было предложено локально-оптимальное в смысле теории Неймана — Пирсона правило обнаружения, основанное на статистике

$$t_{n,n}^{(1)} = \sqrt{n} \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 / \sum_{i=1}^n y_i^2}{\sum_{i=1}^n y_i^2}. \quad (1)$$

С данным правилом будем сравнивать следующие два эмпирических правила: предложенное в [7] правило, основанное на статистике логарифмического контраста $t_{n,n}^{(2)}$:

$$t_{n,n}^{(2)} = \sqrt{\frac{1}{n}} \sum_{i=1}^n \ln \frac{x_i}{y_i}, \quad (2)$$

и правило обнаружения, основанное на статистике простого контраста $t_{n,n}^{(3)}$, часто употребляемое в алгоритмах так называемых контрастных методов обработки [8, 11, 12]:

$$t_{n,n}^{(3)} = \sqrt{\frac{1}{n}} \sum_{i=1}^n (x_i/y_i)^{1/\alpha}, \quad 0 < \alpha < \infty. \quad (3)$$

Сравнивать качество обнаружения указанных правил будем вычислением коэффициентов АОЭ ρ по следующей формуле [10]:

$$\rho_{i,j} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{A_i}{A_j} = \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\frac{\left[\frac{\partial^m E(t_n^{(i)} | H_1)}{\partial \theta^m} \Big|_{\theta=0} \right]^2 D_i}{\left[\frac{\partial^m E(t_n^{(j)} | H_1)}{\partial \theta^m} \Big|_{\theta=0} \right]^2 D_j} \right]^{\frac{1}{2m\delta}}, \quad (4)$$

где m — порядок первой ненулевой производной от математического ожидания статистики при альтернативе по параметру θ в точке $\theta=0$; D — дисперсия статистики при основной гипотезе; δ — параметр, характеризующий порядок убывания дисперсии статистики с ростом объема выборки; индексы i, j — номера сравниваемых статистик. Выражения A_i и A_j , составляющие числитель и знаменатель (4) и подлежащие вычислению, будем называть мерой эффективности соответствующих статистик [5].

Как показано в [10], при расчете коэффициента АОЭ одного правила по отношению к другому по формуле (4) должны соблюдаться следующие условия: $\delta_i = \delta_j = \delta$ и $m_i = m_j = m$, т. е. сравниваться могут только правила с одинаковыми значениями параметров m и δ . Последнее обстоятельство отражено в записи соотношения (4).

Статистический смысл коэффициента АОЭ заключается в том, что он показывает, чему равно отношение объемов выборок n_1 и n_2 , требуемых каждому правилу для достижения на сходящейся ($n \rightarrow \infty$) последовательности альтернатив заданного значения мощности при фиксированном уровне значимости, т. е.

$$\rho_{1,2} = \lim_{n_1, n_2 \rightarrow \infty} n_1/n_2.$$

Вычисление мер эффективности правил обнаружения. Рассмотрим статистику (1) [6] и вычислим ее меру эффективности. Для этого необходимо рассчитать аналитические выражения для плотности статистики при гипотезе и альтернативе.

Стандартными вычислениями находим, что плотность случайной величины $\sum_{i=1}^n x_i^2 \Big| \sum_{i=1}^n y_i^2$ при нулевой гипотезе дается формулой

$$p(t | H_0) = \frac{(2n-1)! t^{n-1}}{(n-1)!^2 (1+t)^{2n}}. \quad (5)$$

Используя (5), найдем дисперсию статистики при нулевой гипотезе. По определению

$$D(t_n) = E(t_n^2) - E^2(t_n), \quad (6)$$

откуда с помощью результатов 3.191.2 и 8.384 [13] находим, что

$$E(t_{n,n}^{(1)} | H_0) = \sqrt{n} \int_0^\infty \frac{(2n-1)! t^n dt}{(n-1)!^2 (1+t)^{2n}} = \frac{n^{3/2}}{n-1} \quad (7)$$

и

$$E(t_{n,n}^{(1)2} | H_0) = n \int_0^\infty \frac{(2n-1)! t^{n+1} dt}{(n-1)!^2 (1+t)^{2n}} = \frac{n^2(n+1)}{(n-1)(n-2)}. \quad (8)$$

В силу соотношений (1), (6) — (8) получаем асимптотическое значение дисперсии статистики $t_{n,n}^{(1)}$ при гипотезе H_0

$$D(t_{n,n}^{(1)} | H_0) \sim 2, \quad n \rightarrow \infty. \quad (9)$$

Вычисление математического ожидания статистики $t_{n,n}^{(1)}$ при альтернативе выполним следующим образом. Очевидно, что

$$E(t_{n,n}^{(1)} | H_1) = E\left(\sqrt{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 / \sum_{i=1}^n y_i^2 | H_1\right) = \sqrt{n} E\left(\sum_{i=1}^n x_i^2 | H_1\right) \times \\ \times E\left(1 / \sum_{i=1}^n y_i^2 | H_1\right) = n^{3/2} E(x_i^2 | H_1) E\left(1 / \sum_{i=1}^n y_i^2 | H_1\right). \quad (10)$$

Математические ожидания, составляющие выражение (10), равны

$$E(x_i^2 | H_1) = \int_0^{\infty} x^3 / \sigma^2 \exp\left(-\frac{x^2 + \theta^2}{2\sigma^2}\right) I_0\left(\frac{\theta x}{\sigma^2}\right) dx, \quad (11)$$

и с учетом соотношений (5), 3.351.3 [13] и того, что сигнал находится только в одном канале системы обнаружения,

$$E\left(1 / \sum_{i=1}^n y_i^2 | H_1\right) = E\left(1 / \sum_{i=1}^n y_i^2 | H_0\right) = \\ = \int_0^{\infty} \frac{t^{n-1} \exp(-t/2\sigma^2) dt}{t (2\sigma^2)^n (n-1)!} = \frac{1}{2\sigma^2 (n-1)}. \quad (12)$$

Из (11), (12) и (9) следует, что параметры $m=2$, $\delta=1/4$ и асимптотическое значение второй производной от математического ожидания статистики при альтернативе

$$\left\{ \frac{\partial^2 E(t_{n,n}^{(1)} | H_1)}{\partial \theta^2} \Big|_{\theta=0} \right\}^2 \sim \frac{n}{\sigma^4}, \quad n \rightarrow \infty. \quad (13)$$

Объединяя (9) и (13), получаем для меры эффективности статистики $t_{n,n}^{(1)}$ окончательно

$$A_1(t_{n,n}^{(1)}) \sim \frac{n}{2\sigma^4}, \quad n \rightarrow \infty. \quad (14)$$

Перейдем к изучению статистики логарифмического контраста (2) [7]. Нетрудно показать, что плотность отношения $z_i = x_i/y_i$ при альтернативе имеет вид

$$p(z) = \frac{2z}{(1+z^2)^2} \exp\left(-\frac{\theta^2}{2\sigma^2(1+z^2)}\right) \left(1 + \frac{\theta^2 z^2}{2\sigma^2(1+z^2)}\right), \quad (15)$$

а с учетом локального поведения альтернативы ($\theta \rightarrow 0$)

$$p(z) \underset{\theta \rightarrow 0}{\sim} p_0(z) = \frac{2z}{(1+z^2)^3} \left(1 - \frac{\theta^2}{2\sigma^2} + z^2 \left(1 + \frac{\theta^2}{2\sigma^2}\right)\right). \quad (16)$$

Используя (16) и равенство между собой двух интегралов [14]:

$$\int_0^{\infty} \frac{z \ln z dz}{(1+z^2)^3} = - \int_0^{\infty} \frac{z^3 \ln z dz}{(1+z^2)^3} = -\frac{1}{8}, \quad (17)$$

получим значение математического ожидания статистики $t_{n,n}^{(2)}$ при альтернативе

$$E(t_{n,n}^{(2)} | H_1) = \sqrt{n} E(\ln z | H_1) = \\ = \sqrt{n} \int_0^{\infty} \ln z p(z) dz \underset{\theta \rightarrow 0}{\sim} \sqrt{n} \int_0^{\infty} \ln z p_0(z) dz = \frac{\theta^2 \sqrt{n}}{4\sigma^2}. \quad (18)$$

Для вычисления дисперсии статистики $t_{n,n}^{(2)}$ при нулевой гипотезе воспользуемся (16) и (17) и найдем, что

$$E(t_{n,n}^{(2)} | H_0) = \int_0^{\infty} \frac{2z \ln z dz}{(1+z^2)^2} = 0. \quad (19)$$

Остается вычислить значение $E(t_{n,n}^{(2)^2} | H_0)$. Применяя несколько раз интегрирование по частям, сведем исходный интеграл к табличному и вычислим его с помощью 3.411.2 [13]. Окончательный результат —

$$E(t_{n,n}^{(2)^2} | H_0) = \int_0^{\infty} \frac{2z \ln^2 z dz}{(1+z^2)^2} = \frac{1}{2} \int_0^{\infty} \frac{t dt}{e^t - 1} = \frac{\pi^2}{12}. \quad (20)$$

Таким образом, в силу (19) и (20) получаем, что значение дисперсии статистики при гипотезе H_0 равно

$$D(t_{n,n}^{(2)} | H_0) = \frac{\pi^2}{12}. \quad (21)$$

Результаты (18) и (21) показывают, что $m=2$ и $\delta=1/4$. Поэтому, дважды дифференцируя интегральное представление (18) математического ожидания при альтернативе, находим

$$\left\{ \frac{\partial^2 E(t_{n,n}^{(2)} | H_1)}{\partial \theta^2} \Big|_{\theta=0} \right\}^2 = \frac{n}{4\sigma^4}, \quad (22)$$

откуда в силу (21) и (22) мера эффективности статистики логарифмического контраста равна

$$A_2(t_{n,n}^{(2)}) = \frac{3n}{\pi^2 \sigma^4}. \quad (23)$$

Обратимся теперь к вычислению меры эффективности статистики простого контраста (3) [8, 11, 12]. Заменой переменной $z^{1/\alpha} = t$ в (15) получим выражение для плотности случайной величины $t = (x/y)^{1/\alpha}$:

$$p(t) = \frac{2\alpha t^{2\alpha-1}}{(1+t^{2\alpha})^2} \exp\left(-\frac{\theta^2}{2\sigma^2(1+t^{2\alpha})}\right) \left(1 + \frac{\theta^2 t^2}{2\sigma^2(1+t^{2\alpha})}\right). \quad (24)$$

С помощью (24) и 3.241.5 [13] найдем дисперсию статистики при нулевой гипотезе. Поскольку

$$E(t_{n,n}^{(3)} | H_0) = 2\alpha \int_0^{\infty} \frac{t^{2\alpha} dt}{(1+t^{2\alpha})^2} = \frac{\pi}{2\alpha} \operatorname{cosec} \frac{\pi}{2\alpha}, \quad \alpha > 1/2, \quad (25)$$

и

$$E(t_{n,n}^{(3)^2} | H_0) = 2\alpha \int_0^{\infty} \frac{t^{2\alpha+1} dt}{(1+t^{2\alpha})^2} = \frac{\pi}{\alpha} \operatorname{cosec} \frac{\pi}{\alpha}, \quad \alpha > 1, \quad (26)$$

то, следовательно,

$$D(t_{n,n}^{(3)} | H_0) = \frac{\pi}{\alpha} \left(\operatorname{cosec} \frac{\pi}{\alpha} - \frac{\pi}{4\alpha} \operatorname{cosec}^2 \frac{\pi}{2\alpha} \right). \quad (27)$$

Вид выражения (26) показывает, что при значениях $\alpha \leq 1$ соответствующий интеграл расходится. Это означает [10], что АОЭ правила простого контраста при $\alpha \leq 1$ по сравнению с рассматриваемыми правилами равна нулю. Рассмотрим поэтому случай $\alpha > 1$.

Найдем значение m -й производной по параметру θ от математического ожидания статистики контраста при альтернативе. Из (24) следует, что

$$\frac{\partial^m E(t_{n,n}^{(3)} | H_1)}{\partial \theta^m} \Big|_{\theta=0} = \sqrt{n} \int_0^{\infty} t \left\{ \frac{\partial^m p(t)}{\partial \theta^m} \Big|_{\theta=0} \right\} dt. \quad (28)$$

Очевидно, что снова $m=2$ и $\delta=1/4$; таким образом, рассматриваемые правила могут сравниваться между собой на основе понятия коэффициента АОЭ. Поскольку

$$\left. \frac{\partial^2 p(t)}{\partial \theta^2} \right|_{\theta=0} = \frac{2\alpha(t^{2\alpha}-1)t^{2\alpha-1}}{\sigma^2(1+t^{2\alpha})^3}, \quad (29)$$

то, следовательно, используя (28), (29) и 3.241.4 [13], находим

$$\begin{aligned} \left. \frac{\partial^2 E(t_{n,n}^{(3)} | H_1)}{\partial \theta^2} \right|_{\theta=0} &= \sqrt{n} \int_0^\infty \frac{2\alpha t^{2\alpha}(t^{2\alpha}-1) dt}{\sigma^2(1+t^{2\alpha})^3} = \\ &= \frac{\sqrt{n}}{2\sigma^2} \left[\Gamma\left(\frac{4\alpha+1}{2\alpha}\right) \Gamma\left(\frac{2\alpha-1}{2\alpha}\right) - \Gamma\left(\frac{4\alpha-1}{2\alpha}\right) \Gamma\left(\frac{2\alpha+1}{2\alpha}\right) \right]. \end{aligned} \quad (30)$$

С помощью известных соотношений для гамма-функции $\Gamma(x+1) = x\Gamma(x)$ и $\Gamma(x)\Gamma(1-x) = \pi/\sin \pi x$ (30) легко преобразуется к более простому виду:

$$\left. \frac{\partial^2 E(t_{n,n}^{(3)} | H_1)}{\partial \theta^2} \right|_{\theta=0} = \frac{\pi \sqrt{n}}{4\alpha^2 \sigma^2} \operatorname{cosec} \frac{\pi}{2\alpha}. \quad (31)$$

Соотношения (27) и (31) дают совместно следующее выражение для меры эффективности статистики простого контраста:

$$A_3(t_{n,n}^{(3)}) = \frac{\pi n}{8\sigma^4 \alpha^3 (tg \pi/2\alpha - \pi/2\alpha)}. \quad (32)$$

Анализ выражения (32) показывает, что с ростом значения α мера эффективности стремится к пределу. Действительно, разлагая в (32) тангенс в степенной ряд и ограничиваясь в силу условия $\alpha \rightarrow \infty$ первыми двумя членами разложения, нетрудно видеть, что мера эффективности статистики простого контраста в пределе при $\alpha \rightarrow \infty$ совпадает со значением меры эффективности статистики логарифмического контраста. Значения меры эффективности статистики простого контраста для некоторых значений параметра α приведены в таблице.

α	1,25	1,5	2,0	3,0	4,0	5,0	10,0	∞
$A_3 \frac{\sigma^4}{n}$	0,110	0,169	0,223	0,270	0,285	0,289	0,301	0,304

Очевидно, что с практической точки зрения наибольший интерес представляет случай $\alpha=2$.

ВЫВОДЫ

Сравнение полученных результатов (14), (23) и (32) показывает, что наилучшими свойствами обладает локально-оптимальное правило В. Н. Прокофьева $t_{n,n}^{(1)}$. Локально оно примерно в 1,5 раза лучше правила, основанного на статистике логарифмического контраста $t_{n,n}^{(2)}$, и почти в 2,25 раза эффективнее правила, основанного на статистике простого контраста $t_{n,n}^{(3)}$ с $\alpha=2$. В то же время при всех конечных значениях параметра α мера эффективности статистики простого контраста оказывается меньше, чем меры эффективности статистики логарифмического контраста.

Другой вывод состоит в том, что правила обнаружения, основанные на статистиках простого контраста со значением параметра $\alpha \leq 1$,

оказываются статистически неэффективными, в силу чего не следует ожидать положительных эффектов обнаружения при применении статистик контрастной обработки, основанных на отношениях элементов выборок с показателем степени, большим единицы.

ЛИТЕРАТУРА

1. Карпова О. М., Нежевенко Е. С., Уманцев Г. Д. Распознавание изображений известной формы на фотоснимках.— «Автометрия», 1975, № 3, с. 68.
2. Веряскин Ф. Ф., Выдрин Л. В., Давыдов В. Т., Мантуш Т. Н., Нежевенко Е. С., Панков Б. Н., Твердохлеб П. Е. Оптико-электронный процессор для распознавания изображений.— «Автометрия», 1975, № 3, с. 73.
3. Левин Б. Р. Оптимальные алгоритмы обнаружения сигналов, устойчивые к изменению априорных данных.— «Изв. высш. учеб. заведений. Радиоэлектроника», 1970, т. XIII, вып. 2, с. 107.
4. Дмитриенко А. Н., Корrado В. А. О непараметрических свойствах обнаружителей, оптимальных для гауссовской помехи с неизвестной интенсивностью.— «Радиотехника и электроника», 1972, т. XVII, вып. 10, с. 2071.
5. Левин Б. Р. Теоретические основы статистической радиотехники. Кн. 3. М., «Сов. радио», 1976.
6. Прокофьев В. Н. Инвариантное правило некогерентного обнаружения сигнала на фоне шумов неизвестного уровня.— «Радиотехника и электроника», 1973, т. XVIII, вып. 3, с. 547.
7. Артамонов А. Ф., Шишкин И. Ф. Контрастный прием на нелинейном приемнике.— «Радиотехника», 1972, т. 26, № 6, с. 94.
8. Нестерук В. Ф., Порфирьева Н. Н., Попов Г. П. Вопросы теории инвариантного обнаружения.— «Вопросы радиотехники. Сер. общетехн.», 1967, т. 15, с. 37.
9. Шметгерер Л. Введение в математическую статистику. М., «Наука», 1976.
10. Кендалл М. Д., Стьюарт А. Статистические выводы и связи. М., «Наука», 1973.
11. Баталов Ю. В., Мирошников М. М., Порфирьева Н. Н. О контрастном методе обработки фотографий Марса.— «ОМП», 1973, № 9, с. 11.
12. Богданович В. А., Прокофьев В. Н. Оптимальный обнаружитель сигналов в неизвестных шумах.— «Изв. высш. учеб. заведений. Радиоэлектроника», 1970, т. 13, вып. 2, с. 157.
13. Градштейн И. С., Рыжик И. М. Таблицы интегралов, сумм, рядов, произведений. М., Физматгиз, 1963.
14. Фихтенгольц Г. М. Курс дифференциального и интегрального исчисления. Т. II. М., «Наука», 1966, с. 560.

Поступила в редакцию 17 мая 1977 г.

УДК 621.317

Ю. Д. ПОПОВ

(Киев)

ОПТИМИЗАЦИЯ ОДНОГО МЕТОДА ОЦЕНКИ ПАРАМЕТРОВ ПРИ ЦИКЛИЧЕСКИХ ИЗМЕРЕНИЯХ

Следуя работе [1], рассмотрим систему равенств

$$x = (k_1 + \hat{\varphi}_1)/d_1 = (k_2 + \hat{\varphi}_2)/d_2 = \dots = (k_m + \hat{\varphi}_m)/d_m, \quad (1)$$

где x — восстанавливаемая величина, принимающая значения из интервала $[0, 1]$; $k_i = [d_i x]^+$; $\hat{\varphi}_i = \{d_i x\}^+$ — соответственно целая и дробная части от $d_i x$; d_i — заданные числа, удовлетворяющие соотношению $0 < d_1 < d_2 < \dots < d_m$. Величина x подлежит оценке по наблюдаемым значениям $\hat{\varphi}_1, \hat{\varphi}_2, \dots, \hat{\varphi}_m$, при этом k_1, k_2, \dots, k_m не известны. Заметим, что система (1) избыточна, если φ_i измеряются безошибочно и на d_i