СТАТИСТИЧЕСКИЙ АНАЛИЗ ПРОСТРАНСТВЕННЫХ ДИСКРИМИНАТОРОВ СДВИГА ДИНАМИЧЕСКИХ ФРАГМЕНТОВ ИЗОБРАЖЕНИЙ

Ю. С. Радченко, Е. В. Овчинников

Для оценки неизвестного параметра сдвига динамического фрагмента видеоизображения в работе используется алгоритм максимального правдоподобия, реализованный в виде пространственного дискриминатора. Показана возможность получения оценки параметра сдвига с меньшими вычислительными затратами по сравнению с известными алгоритмами. С целью исследования границ применимости предложенных численных алгоритмов к различным классам изображений проведено статистическое моделирование.

введение

Современные телекоммуникационные системы ориентированы на передачу мультимедийной информации, существенной частью которой являются статические и динамические видеоизображения. Использование, в частности, межкадровой корреляции динамических изображений позволяет синтезировать ряд алгоритмов устранения информационной избыточности видеопоследовательностей [1, 2], основанных на предсказании движения фрагментов изображений.

Пусть заданодвумерное поле $s(\vec{r},t), \vec{r} = (x,y)$, представляющее собой фрагмент пространственного сигнала в момент t в области Ω_0 (макроблок опорного кадра). В момент $t + \Delta t$ в той же пространственной области Ω_0 наблюдается поле (анализируемый кадр)

$$\xi(\vec{r}, t + \Delta t) = s(\vec{r} - \vec{\tau}, t) + \eta(\vec{r}) \tag{1}$$

представляющее собой смесь полезного сигнала $s(\vec{r} - \vec{\tau})$, смещённого на неизвестный вектор $\vec{\tau} = (\tau_x, \tau_y)$, и флуктуирующей помехи $\eta(\vec{r})$. Введение такой помехи обусловлено её неотделимостью от оптико-электронного преобразования сигналов и передачи их по каналам связи. С другой стороны, использование статистического подхода позволяет убрать произвол в вопросе синтеза алгоритмов оценки параметра сигнала. Корректность такой модели обсуждалась, в частности, в [2]. В ходе обработки принятой реализации $\xi(\vec{r})$ измеритель сдвига производит анализ поля (1) в подобласти $\Omega \in \Omega_0$ (блок анализируемого кадра). В этом случае выражение (1) примет вид

$$\xi(\vec{r}) = s(\vec{r} - \vec{\tau}_0) + \eta(\vec{r}) \tag{2}$$

где $\vec{\tau}_0$ — истинное значение неизвестного вектора сдвига. При обработке поля (2) необходи-

мо учитывать изменение формы сигнала $s(\vec{r})$ при его сдвиге.

Существующие алгоритмы оценки вектора сдвига, основанные на оптимизационных методах поиска максимума некоторой целевой функции, приводят к весьма трудоёмким вычислительным процедурам. В данной работе синтезированы несколько вариантов алгоритма оценки вектора сдвига фрагмента динамического изображения в виде пространственного дискриминатора.

ДВУМЕРНЫЕ СУБОПТИМАЛЬНЫЕ АЛГОРИТМЫ

Для формирования целевой функции используем алгоритм максимального правдоподобия, согласно которому требуется сформировать логарифм функционала отношения правдоподобия (ЛФОП)

$$\Lambda(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) = \int_{\Omega} \xi(\vec{r}) v(\vec{r},\vec{\tau}) d\vec{r} - \frac{1}{2} \int_{\Omega} s(\vec{r}-\vec{\tau}) v(\vec{r},\vec{\tau}) d\vec{r} \quad (3)$$

и определить положение его максимума из системы уравнений правдоподобия

$$\left(\frac{\partial \Lambda(\vec{\tau}, \vec{\tau}_0) / \partial \tau_x}{\left(\frac{\partial \Lambda(\vec{\tau}, \vec{\tau}_0) / \partial \tau_y}{\left(\tau_{\tau_{\vec{\tau}_m}} \right)_{\vec{\tau} = \vec{\tau}_m}} = 0.$$

$$(4)$$

В случае, если $\eta(\vec{r})$ представляет собой гауссовский белый шум со спектральной плотностью мощности $N_0/2$, опорный сигнал $v(\vec{r})$ может быть записан как $v(\vec{r}, \vec{\tau}) = (2/N_0)s(\vec{r} - \vec{\tau})$. Тогда выражение (3) может быть переписано в виде

$$\Lambda(\vec{\tau}, \vec{\tau}_{0}) = \frac{2}{N_{0}} \int_{\Omega} \xi(\vec{r}) s(\vec{r} - \vec{\tau}) d\vec{r} - \frac{1}{N_{0}} \int_{\Omega} (s(\vec{r} - \vec{\tau}))^{2} d\vec{r}.$$
(5)

[©] Радченко Ю. С., Овчинников Е. В., 2006

Точное решение системы (4) наталкивается на существенные трудности математического характера. Используем численный алгоритм Ньютона—Рафсона, позволяющий получать оценку максимального правдоподобия неизвестного параметра сдвига итерационно, для приближенного решения системы (4). Разложив ЛФОП в ряд Тейлора с точностью до квадратичного члена

$$\begin{cases} d_{xx}(\tau_{m,x} - \tau_{\phi,x}) - d_{xy}(\tau_{m,y} - \tau_{\phi,y}) = -d_x \\ d_{xy}(\tau_{m,x} - \tau_{\phi,x}) - d_{yy}(\tau_{m,y} - \tau_{\phi,y}) = -d_y \end{cases}$$

и вводя для производных ЛФОП следующие обозначения

$$\begin{aligned} d_x(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) &= \partial \Lambda(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) / \partial \tau_x \,, \\ d_y(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) &= \partial \Lambda(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) / \partial \tau_y \,, \\ d_{xx}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) &= \partial^2 \Lambda(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) / \partial \tau_x^2 \\ d_{yy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) &= \partial^2 \Lambda(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) / \partial \tau_y^2 \,, \\ d_{xy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) &= \partial^2 \Lambda(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) / (\partial \tau_x \partial \tau_y) = \\ &= \partial^2 \Lambda(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) / (\partial \tau_y \partial \tau_x) \end{aligned}$$

можно получить один шаг итерационной процедуры Ньютона—Рафсона в виде

$$\begin{cases} \tau_{m,x} = \tau_{\phi,x} - \left(\frac{d_x(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) d_{yy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) - d_y(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) d_{xy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0)}{d_{xx}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) d_{yy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) - (d_{xy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0))^2} \right) \Big|_{\vec{\tau} = \vec{\tau}_{\phi}} \\ \tau_{m,y} = \tau_{\phi,y} - \left(\frac{d_y(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) d_{xx}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) - d_x(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) d_{xy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0)}{d_{xx}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) d_{yy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0) - (d_{xy}(\vec{\tau},\vec{\tau}_0))^2} \right) \Big|_{\vec{\tau} = \vec{\tau}_{\phi}} \end{cases}$$
(6)

Алгоритм (6) позволяет оценить неизвестный параметр сдвига с меньшими вычислительными затратами. Точное решение системы (4) задается в виде (6) для случая не более чем квадратичной зависимости $\Lambda(\vec{\tau},\vec{\tau}_0)$ от неизвестного параметра сдвига. Другие варианты решения системы (4) можно получить с использованием алгоритма Брауна

 $\boldsymbol{\tau}_{m,x} = \boldsymbol{\tau}_{\phi,x} - \boldsymbol{t}_x, \quad \boldsymbol{\tau}_{m,y} = \boldsymbol{\tau}_{\phi,y} - \boldsymbol{t}_y \tag{7}$

где

$$\begin{split} t_{y} = & \frac{\Lambda'_{y}(\vec{\tau}_{i},\vec{\tau}_{0})\Lambda''_{xx}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0})}{\Lambda''_{xx}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) - \Lambda''_{yy}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) - \Lambda''_{xy}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0})} \\ t_{x} = & \frac{\Lambda'_{x}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) - t_{y}\Lambda''_{xy}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0})}{\Lambda''_{xx}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0})}, \\ \vec{\tau}_{i} = & \{\tau_{\phi,x} - \Lambda'_{x}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) / \Lambda''_{xx}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}); \tau_{\phi,y}\}, \end{split}$$

а также других численных методов [4].

Найдем характеристики полученных оценок. Для простоты вначале рассмотрим одномерный случай. Тогда система (4) преобразуется к виду

$$\tau_m = \tau_{\phi} - \left(\frac{d_1(\tau, \tau_0)}{d_2(\tau, \tau_0)} \right) \Big|_{\tau = \tau_*}, \quad (8)$$

где обозначения аналогичны сделанным выше. Выделив из ЛФОП сигнальную и шумовую компоненты, производные $d_1(\tau, \tau_0), d_2(\tau, \tau_0)$ можно записать как

$$d_1(\tau,\tau_0) = m_1(\tau,\tau_0) + \sigma_1(\tau)\eta_1,$$

$$d_2(\tau,\tau_0) = m_2(\tau,\tau_0) + \sigma_2(\tau)\eta_2$$

где $m_1(\tau,\tau_0)$, $m_2(\tau,\tau_0)$, $\sigma_1^2(\tau)$, $\sigma_2^2(\tau_{\phi})$ — математические ожидания и дисперсии соответствующих производных, $\eta_1 = N'(\tau)/\sigma_1(\tau)$, $\eta_2 = N''(\tau)/\sigma_2(\tau)$ — нормированные гауссовские случайные величины. Подробнее статистические свойства производных ЛФОП представлены в ПРИЛОЖЕНИИ, где производные $d_1(\tau,\tau_0), d_2(\tau,\tau_0)$ выражены через АКФ сигнала $\Psi_{\Omega}(\tau_1,\tau_2)$. Тогда отношение d_1/d_2 в (8), определяющее правило работы дискриминатора, запишется в виде

$$\frac{d_{1}(\tau,\tau_{0})}{d_{2}(\tau,\tau_{0})} = \frac{m_{1}(\tau,\tau_{0})_{1} + \sigma_{1}(\tau)\eta_{1}}{m_{2}(\tau,\tau_{0}) + \sigma_{2}(\tau)\eta_{2}} \approx \frac{m_{1}(\tau,\tau_{0})}{m_{2}(\tau,\tau_{0})} + \frac{\sigma_{1}(\tau)}{m_{2}(\tau,\tau_{0})}\eta_{1} - \frac{m_{1}(\tau,\tau_{0})\sigma_{2}(\tau)}{[m_{2}(\tau,\tau_{0})]^{2}}\eta_{2}$$

а для характеристик оценки можно получить следующие выражения

$$m_{m}(\tau_{\phi},\tau_{0}) = \tau_{\phi} - m_{1}/m_{2},$$

$$\sigma_{m}^{2}(\tau_{\phi},\tau_{0}) = (m_{2})^{-2} \times ((\sigma_{1})^{2} + (m_{1}/m_{2})^{2}(\sigma_{2})^{2} - 2K_{12}m_{1}/m_{2}),$$
(9)

где аргументы τ_{ϕ}, τ_{0} опущены для краткости записи. Если к сигнальной функции может быть применена параболическая аппроксимация, то оценка оказывается асимптотически несмещённой, а ее дисперсия в первом приближении совпадает с дисперсией эффективной оценки. Этот вывод в частном случае неэнергетичности неизвестного параметра сдвига совпадает с результатами в [3].

Рассуждая аналогично (8-9), можно получить характеристики двумерной оценки в виде

$$\begin{split} +(\sigma_{y}m_{xy})^{2}+(\sigma_{xy}m_{x})^{2}+(m_{xc}/m_{z})^{2}\times\\ \times((\sigma_{xx}m_{yy})^{2}+(\sigma_{yy}m_{xx})^{2}+2(\sigma_{xy}m_{xy})^{2})+\\ +2K_{x,y}m_{xy}m_{yy}-2K_{x,xx}[m_{yy}]^{2}m_{xc}/m_{z}+\\ +2K_{x,xy}(2m_{xy}m_{yy}m_{xc}/m_{z}-m_{y}m_{yy})+\\ +2K_{x,yy}(m_{x}m_{yy}-m_{xx}m_{yy}m_{xc}/m_{z})+\\ +2K_{y,xx}m_{xy}m_{yy}m_{xc}/m_{z}-\\ -2K_{y,xy}(2(m_{xy})^{2}m_{xc}/m_{z}-m_{y}m_{xy})-\\ -2K_{y,yy}(m_{x}m_{xy}-m_{xx}m_{xy})\}, \end{split}$$

где аргументы $\vec{\tau}_{\phi}, \vec{\tau}_{0}$ опущены для краткости записи. В случае слабой анизотропии, т.е. малости математического ожидания, дисперсии и корреляционных функций смешанных производных по сравнению с производными по одному параметру, формулы преобразуются к следующему виду:

$$\begin{split} m_{m,x}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) &= \tau_{\phi,x} - m_{x}/m_{xx} \\ \sigma_{m,x}^{2}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) &= (m_{xx})^{-2} \times ((\sigma_{x})^{2} + (m_{x}/m_{xx})^{2}(\sigma_{xx})^{2} - \\ &- 2K_{x,xx}m_{x}/m_{xx}) + 2(m_{x}\sigma_{yy}/m_{xx}m_{yy})^{2}. \end{split}$$

Видно, что даже в случае отсутствия анизотропии дисперсия оценки в двумерном случае не совпадает с (9).

МОДЕЛИРОВАНИЕ АЛГОРИТМОВ

С целью исследования границ применимости численных методов решения системы (4) было проведено статистическое моделирование. В качестве модельного был взят сигнал $s(\vec{t}) = \cos^2(3r^2)$, где $r^2 = x^2 + y^2$. Область Ω полагалась прямоугольной и равной {[-T,T];[-T,T]}, где T = 1. При этом изменя-



Рис. 1. По горизонтали: нормированная величина сдвига τ_0/T . По вертикали: нормированный корень квадратный из рассеяния ρ

лись отношение сигнал/шум (ОСШ) $z_0^2 = \Psi_0(\vec{\tau}_0, \vec{\tau}_0)$ на входе устройства обработки и величина сдвига сигнала по оси Ох. Сдвиг по оси Oy полагался постоянным и равным 0.1 величины размера области Ω. Объем моделирования составил 1000 реализаций. На рис. 1 приведена зависимость величины относительного рассеяния $\rho^2 = (\tau_m - \tau_0)^2 / (\tau_{\phi} - \tau_0)^2$ от сдви-га при ОСШ равном 5, 10 и 20 дБ (сплошная, штриховая и штрихпунктирная линии соответственно). Рис. 2 соответствует зависимости величины относительного рассеяния от ОСШ при величине параметра сдвига в 0.1, 0.2 и 0.3 размера подобласти Ω, порядок линий тот же. На рис. З изображены зависимости относительного рассеяния от ОСШ для случаев применения алгоритма Ньютона-Рафсона и алгоритма Брауна (сплошная и штриховая линии соответственно).



Рис. 2. По горизонтали: отношение сигнал/шум z_0^2 . По вертикали: нормированный корень квадратный из рассеяния ρ



Рис. 3. По горизонтали: отношение сигнал/шум z_0^2 По вертикали: нормированный корень квадратный из рассеяния ρ

Ю. С. Радченко, Е. В. Овчинников

Полученные значения рассеяния дают основание указать в качестве рабочей области алгоритма величины сдвига порядка 0,04—0,4 размера подобласти Ω. Результаты моделирования также позволяют сделать обоснованный выбор в пользу того или иного алгоритма решения системы уравнений (4).

ПРИЛОЖЕНИЕ

Параметры, используемые при расчете характеристик алгоритмов

$$\Psi_{\Omega}(\vec{\tau}_1,\vec{\tau}_2) = \frac{2}{N_0} \int_{\Omega} s(\vec{r}-\vec{\tau}_1) s(\vec{r}-\vec{\tau}_2) d\vec{r} - \text{автокорреляционная функция сигнала.}$$

 $z^{2}\left(ec{ au}
ight)$ = $\Psi_{\Omega}\left(ec{ au},ec{ au}
ight)$ — ОСШ для произвольного параметра сдвига.

Параметры одномерного алгоритма Ньютона—Рафсона

$$\begin{split} m_1\left(\tau_{\phi},\tau_0\right) &= \left\langle \Lambda'\left(\tau,\tau_0\right) \right\rangle \Big|_{\tau=\tau_{\phi}} = \left(\partial \left[\Psi_{\Omega}\left(\tau,\tau_0\right) - \Psi_{\Omega}\left(\tau,\tau_{\phi}\right) \right] / \partial \tau \right)_{\tau=\tau_{\phi}}, \\ m_2(\tau_{\phi},\tau_0) &= \left\langle \Lambda''(\tau,\tau_0) \right\rangle \Big|_{\tau=\tau_{\phi}} = (\partial^2 \left[\Psi_{\Omega}(\tau,\tau_0) - \Psi_{\Omega}(\tau,\tau_{\phi}) \right] / \partial \tau^2) \Big|_{\tau=\tau_{\phi}} - (\partial^2 \left[\Psi_{\Omega}(\tau_1,\tau_2) \right] / (\partial \tau_1 \partial \tau_2)) \Big|_{\tau_1=\tau_2=\tau_{\phi}}, \\ \sigma_1^2(\tau_{\phi}) &= \left\langle (\Lambda'(\tau,\tau_0) - m_1(\tau_{\phi},\tau_0))^2 \right\rangle \Big|_{\tau=\tau_{\phi}} = (\partial^2 \left[\Psi_{\Omega}(\tau_1,\tau_2) \right] / (\partial \tau_1 \partial \tau_2)) \Big|_{\tau_1=\tau_2=\tau_{\phi}}, \\ \sigma_2^2(\tau_{\phi}) &= \left\langle (\Lambda''(\tau,\tau_0) - m_2(\tau_{\phi},\tau_0))^2 \right\rangle \Big|_{\tau=\tau_{\phi}} = \left(\partial^4 \left[\Psi_{\Omega}(\tau_1,\tau_2) \right] / (\partial \tau_1^2 \partial \tau_2^2) \right) \Big|_{\tau_1=\tau_2=\tau_{\phi}}, \\ K_{12}(\tau_{\phi}) &= \left\langle (\Lambda'(\tau_1,\tau_0) - m_1(\tau_{\phi},\tau_0)) (\Lambda''(\tau_2,\tau_0) - m_2(\tau_{\phi},\tau_0)) \right\rangle \Big|_{\tau_1=\tau_2=\tau_{\phi}} = (\partial^3 \left[\Psi_{\Omega}(\tau_1,\tau_2) \right] / (\partial \tau_1 \partial \tau_2^2)) \Big|_{\tau_1=\tau_2=\tau_{\phi}}, \end{split}$$

Параметры двумерного алгоритма Ньютона-Рафсона

$$\begin{split} m_{x}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) &= \left\langle \Lambda_{\tau_{x}}'(\vec{\tau},\vec{\tau}_{0}) \right\rangle \Big|_{\vec{\tau}=\vec{\tau}_{\phi}} = \left(\partial [\Psi_{\Omega}(\vec{\tau},\vec{\tau}_{0}) - \Psi_{\Omega}(\vec{\tau},\vec{\tau}_{\phi})] / \partial \tau_{x} \right) \Big|_{\vec{\tau}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ m_{y}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) &= \left(\partial [\Psi_{\Omega}(\vec{\tau},\vec{\tau}_{0}) - \Psi_{\Omega}(\vec{\tau},\vec{\tau}_{\phi})] \right) \Big|_{\vec{\tau}=\vec{\tau}_{\phi}} - \left(\partial \frac{\partial^{2}\Psi_{\Omega}(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2})}{\partial \tau_{1,x}\partial \tau_{2,x}} \right) \Big|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ m_{xx}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) &= \left(\partial \frac{\partial^{2}[\Psi_{\Omega}(\vec{\tau},\vec{\tau}_{0}) - \Psi_{\Omega}(\vec{\tau},\vec{\tau}_{\phi})]}{\partial \tau_{x}\partial \tau_{y}} \right) \Big|_{\vec{\tau}=\vec{\tau}_{\phi}} - \left(\partial \frac{\partial^{2}\Psi_{\Omega}(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2})}{\partial \tau_{1,x}\partial \tau_{2,y}} \right) \Big|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ m_{yy}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}) &= \left(\partial \frac{\partial^{2}[\Psi_{\Omega}(\vec{\tau},\vec{\tau}_{0}) - \Psi_{\Omega}(\vec{\tau},\vec{\tau}_{\phi})]}{\partial \tau_{x}^{2}} \right) \Big|_{\vec{\tau}=\vec{\tau}_{\phi}} - \left(\partial \frac{\partial^{2}\Psi_{\Omega}(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2})}{\partial \tau_{1,y}\partial \tau_{2,y}} \right) \Big|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ \sigma_{x}^{2}(\vec{\tau}_{\phi}) &= \left(\partial (\Lambda_{\tau_{x}}'(\vec{\tau},\vec{\tau}_{0}) - m_{x}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0}))^{2} \right) \Big|_{\vec{\tau}=\vec{\tau}_{\phi}} = \left(\partial^{2}\Psi_{\Omega}(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}) / (\partial \tau_{1,x}\partial \tau_{2,x}) \right) \Big|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ \sigma_{x}^{2}(\vec{\tau}_{\phi}) &= \left(\partial^{4}\Psi_{\Omega}(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}) / (\partial \tau_{1,y}\partial \tau_{2,y}) \right) \Big|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ \sigma_{xy}^{2}(\vec{\tau}_{\phi}) &= \left(\partial^{4}\Psi_{\Omega}(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}) / (\partial \tau_{1,x}^{2}\partial \tau_{2,y}^{2}) \right) \Big|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ \sigma_{xx}^{2}(\vec{\tau}_{\phi}) &= \left(\partial^{4}\Psi_{\Omega}(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}) / (\partial \tau_{1,x}^{2}\partial \tau_{2,y}^{2}) \right) \Big|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ K_{x,y}(\vec{\tau}_{\phi}) &= \left\langle (\Lambda_{x}'(\vec{\tau},\vec{\tau}_{0}) - m_{x}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0})) (\Lambda_{y}'(\vec{\tau}_{2},\vec{\tau}_{0}) - m_{y}(\vec{\tau}_{\phi},\vec{\tau}_{0})) \right\rangle \Big|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \end{aligned}$$

Статистический анализ пространственных дискриминаторов сдвига ... фрагментов изображений

$$\begin{split} K_{x,xx}\left(\vec{\tau}_{\phi}\right) &= \left(\frac{\partial^{3}\left[\Psi_{\Omega}\left(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}\right)\right]}{\partial\tau_{1,x}\partial\tau_{2,x}^{2}}\right) \bigg|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \quad K_{x,xy}\left(\vec{\tau}_{\phi}\right) &= \left(\frac{\partial^{3}\left[\Psi_{\Omega}\left(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}\right)\right]}{\partial\vec{\tau}_{1,x}\partial\vec{\tau}_{2,x}^{2}\partial\vec{\tau}_{2,y}}\right) \bigg|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ K_{x,yy}\left(\vec{\tau}_{\phi}\right) &= \left(\frac{\partial^{3}\left[\Psi_{\Omega}\left(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}\right)\right]}{\partial\tau_{1,x}\partial\tau_{2,y}^{2}}\right) \bigg|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \quad K_{y,xx}\left(\vec{\tau}_{\phi}\right) &= \left(\frac{\partial^{3}\left[\Psi_{\Omega}\left(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}\right)\right]}{\partial\tau_{1,y}\partial\tau_{2,x}^{2}}\right) \bigg|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \\ K_{y,xy}\left(\vec{\tau}_{\phi}\right) &= \left(\frac{\partial^{3}\left[\Psi_{\Omega}\left(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}\right)\right]}{\partial\vec{\tau}_{1,x}\partial\vec{\tau}_{2,x}\partial\vec{\tau}_{2,y}}\right) \bigg|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}, \quad K_{y,yy}\left(\vec{\tau}_{\phi}\right) &= \left(\frac{\partial^{3}\left[\Psi_{\Omega}\left(\vec{\tau}_{1},\vec{\tau}_{2}\right)\right]}{\partial\tau_{1,y}\partial\tau_{2,y}^{2}}\right) \bigg|_{\vec{\tau}_{1}=\vec{\tau}_{2}=\vec{\tau}_{\phi}}. \end{split}$$

ЛИТЕРАТУРА

1. Цифровая обработка телевизионных и компьютерных изображений / сост. А. В. Дворкович [и др.]; под ред. Ю. Б. Зубарева, В. П. Дворковича. — М.: МЦНТИ, 1997. — 216 с.

2. Радченко Ю.С. Спектральные алгоритмы оценки параметров сдвига динамических фрагментов изображений / Ю. С. Радченко // Вестн. Воронеж. гос. ун-та. сер. Физика, математика. — 2004. — № 2. — С. 86—89.

З. *Куликов Е.И*. Оценка параметров сигналов на фоне помех / Е.И. Куликов, А. П. Трифонов. – М.: Сов. радио, 1978. — 296 с.

4. Вержбицкий В.М. Основы численных методов: учебник для вузов / В. М. Вержбицкий. — М.: Высш. шк., 2002. — 840 с.