

УДК 681.142.4

# Обработка дискретных космических изображений в расширенном пороговом базисе

Ф. Э. Гече

Ужгородський державний університет,

Державний науково-дослідний інститут інформаційної інфраструктури (філія), Ужгород

Надійшла до редакції 02.03.98

Розроблений метод представлення дискретних складних космічних зображень в розширеному пороговому базисі. Згідно з цим методом з кожним бінарним зображенням зіставляється впорядкований набір інформаційних векторів, які кодують р-фрагменти зображення з високим коефіцієнтом стиску. На множині пар інформаційних векторів визначені функціонали  $\mu^*$  і  $\mu$ , за допомогою яких вдається формалізувати поняття «подібності» і «відмінності» дискретних зображень. Описані інваріанти дискретних зображень в розширеному пороговому базисі відносно деяких групових перетворень.

Выбор базиса представления дискретных сложных изображений больших размеров (аэрокосмические снимки, рентгенограммы) занимает центральное место в их обработке. Это прежде всего связано с тем, что от выбранного базиса зависит эффективность методов сжатия и выделения математических признаков в изображениях, что очень важно для бортовых космических исследовательских систем. В данной работе в качестве базиса представления дискретных изображений выбирается расширенный пороговый базис, позволяющий кодировать р-фрагменты изображения с высоким коэффициентом сжатия и разработать эффективный метод выделения математических признаков.

## 1. НЕКОТОРЫЕ РЕЗУЛЬТАТЫ ИЗ ТЕОРИИ МАТРИЦ ТОЛЕРАНТНОСТИ

Пусть  $Z_2 = \{0, 1\}$  и  $Z_2^n$  —  $n$ -я декартова степень множества  $Z_2$ . Определим на  $Z_2^n$  отношение толерантности  $\tau$ :  $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \tau (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \Leftrightarrow \exists i (\alpha_i = \beta_i)$ . Максимальное подмножество  $N \subset Z_2^n$ , элементы которого попарно толерантны, называется

классом толерантности. Множество, состоящее из всех классов толерантности относительно  $\tau$ , обозначим  $M_\tau$ . Составим всевозможные матрицы, строками которых будут  $N$ -мерные булевы векторы, являющиеся элементами класса толерантности  $N \subset M_\tau$ , т. е.  $N \rightarrow N_\xi$  — матрица, нумерация строк в которой определяется элементом  $\xi$  симметрической группы  $S_m$ ,  $m = |N|$  — мощность класса  $N$ . Пусть  $S(N) = \bigcup_{\xi \in S_m} N N_\xi$ ,  $M = \bigcup_{N \in M_\tau} S(N)$  и  $\Omega_n$  — множество всех  $N$ -мерных вещественных векторов  $w$ , таких, что для всех различных  $x_1, x_2 \in Z_2^n$   $x_1 \cdot w^T \neq x_2 \cdot w^T$ , где  $T$  — соответственно символы транспонирования матриц и матричного умножения. В работе [1] показано, что если  $N = (\alpha_{ij}) \in M$ ,  $N^* = (\alpha_{sj})$ ,  $s = 2^{n-1} - i + 1$ ,  $\alpha_{sj} = \bar{\alpha}_{ij}$  — булево отрицание  $\alpha_{ij}$  ( $|N| = 2^{n-1}$ ), то для любого  $w \in \Omega_n$  можно указать такую матрицу  $L_w \in M$ , которая удовлетворяет условию

$$\begin{pmatrix} L_w \\ L_w^* \end{pmatrix} \cdot w^T = c_w^T, \quad (1)$$

где  $\mathbf{c}_w = (c_1, \dots, c_t)$ ,  $t = 2^n$ ,  $c_1 > c_2 > \dots > c_t$ . Введем обозначение  $\mathbf{E}_n = \bigcup_{w \in \Omega_n} \mathbf{L}_w \subset M$ , где матрица  $\mathbf{L}_w$  удовлетворяет (1).

Предматрицей толерантности  $\mathbf{L}'$  называется матрица, строками которой являются первые по порядку  $q$  строк матрицы толерантности  $\mathbf{L} \in M$ , и пишем  $\mathbf{L}' = \mathbf{L}(q)$  или  $\mathbf{L}' \triangleleft \mathbf{L}$ . Множество всех предматриц матрицы толерантности  $\mathbf{L} \in M$  обозначим  $\langle \mathbf{L} \rangle$  и  $\langle \mathbf{E}_n \rangle = \bigcup_{\mathbf{L} \in \mathbf{E}_n} \langle \mathbf{L} \rangle$ .

Определим действия элементов  $\mathbf{b} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \in Z_2^n$ ,  $\sigma \in S_n$  на множество  $A \subseteq Z_2^n$  и на  $(n+1)$ -мерный действительный вектор  $\mathbf{w} = (\omega_1, \dots, \omega_n; \omega_0)$  так:

$$\begin{aligned} \mathbf{b}A &= \{(\beta_1 \oplus \alpha_1, \dots, \beta_n \oplus \alpha_n) \mid (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in A\}, \\ \mathbf{L}^\sigma &= \{(\alpha_{\sigma(1)}, \dots, \alpha_{\sigma(n)}) \mid (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in A\}, \\ \mathbf{b}\mathbf{w} &= ((-1)^{\beta_1} \omega_1, \dots, (-1)^{\beta_n} \omega_n; \omega_0^{\mathbf{b}}), \\ \mathbf{w}^\sigma &= (\omega_{\sigma(1)}, \dots, \omega_{\sigma(n)}; \omega_0), \end{aligned}$$

где  $\oplus$  — сумма по mod 2,  $\omega_0^{\mathbf{b}} = \omega_0 - \sum_{i \in I(\mathbf{b})} \omega_i$ ,

$I(\mathbf{b}) = \{i \mid \beta_i = 1\}$ . Вектор  $\mathbf{d} = (d_1, \dots, d_n)$  будем называть 2-суммирующим вектором (вектором суммирования по mod 2) множества булевых векторов  $A \subseteq Z_2^n$ , если каждая координата  $d_i$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ) допускает одно из представлений:

а)  $d_i = 2^{n-i} + 2^{n-i_1} + \dots + 2^{n-i_r}$ ,  $i, i_1, \dots, i_r \in \{1, 2, \dots, n\}$ ,  $i \neq i_t \forall t \in \{1, 2, \dots, r\}$  и  $i_r \neq i_s$  если  $r \neq s$ ;

б)  $d_i = 2^{n-i}$ ,  $i \in \{1, 2, \dots, n\}$  и действие  $\dot{+}$  вектора  $\mathbf{d}$  на  $A$  задается так:

а) если  $i$ -я координата  $d_i = 2^{n-i} + 2^{n-i_1} + \dots + 2^{n-i_r}$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ), то  $\mathbf{d} \dot{+} A = \{(\alpha'_1, \dots, \alpha'_i, \dots, \alpha'_n) \mid \alpha'_i = \alpha_i \oplus \alpha_{i_1} \oplus \dots \oplus \alpha_{i_r}; (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in A\}$ .

б) если  $i$ -я координата  $d_i = 2^{n-i}$ ,  $i \in \{1, 2, \dots, n\}$  то  $\mathbf{d} \dot{+} A = \{(\alpha'_1, \dots, \alpha'_i, \dots, \alpha'_n) \mid \alpha'_i = \alpha_i; (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in A\}$ ;

Всюду в дальнейшем примем, что если  $A \subseteq Z_2^n$ , то  $(\mathbf{A})$  — матрица, строками которой являются элементы  $A$  и  $(\mathbf{b}\mathbf{A}) = \mathbf{b}(\mathbf{A})$ ,  $(\mathbf{A}^\sigma) = (\mathbf{A})^\sigma$ . Если  $\Omega_n = \{(\omega_1, \dots, \omega_n) \in \Omega_n \mid 0 < \omega_1 > \dots > \omega_n\}$ ,  $\mathbf{L}_w$  — матрица, удовлетворяющая условию (1), и  $\mathbf{E}_n = \bigcup_{w \in \Omega_n} \mathbf{L}_w$ , то в работе [1] показано, что  $\mathbf{E}_n = \{(\mathbf{g}\mathbf{L})^\sigma \mid \mathbf{L} \in \mathbf{E}_n^-, \mathbf{g} \in Z_2^n, \sigma \in S_n\}$ , а это влечет

$$\langle \mathbf{E}_n \rangle = \{(\mathbf{g}\mathbf{L})^\sigma \mid \mathbf{L} \in \langle \mathbf{E}_n^- \rangle, \mathbf{g} \in Z_2^n, \sigma \in S_n\}.$$

Рассмотрим множество матриц толерантности

$$\mathbf{L}_1 = (0_1), \mathbf{L}_2 = \begin{pmatrix} L_1 & 0_1 \\ L_1^* & 0_1 \end{pmatrix}, \dots, \mathbf{L}_n = \begin{pmatrix} L_{n-1} & 0_{n-1} \\ L_{n-1}^* & 0_{n-1} \end{pmatrix}, \text{ где } 0_i$$

— нулевой столбец длины  $2^{i-1}$ . Определим над предматрицами толерантности  $(\mathbf{L}_i(q) \underbrace{0 \dots 0}_{n-i})$ ,

$(\mathbf{L}_j(q) \underbrace{0 \dots 0}_{n-j})$  операцию  $\nabla$  так:

$$(\mathbf{L}_i(q) \underbrace{0 \dots 0}_{n-i}) \nabla (\mathbf{L}_j(q) \underbrace{0 \dots 0}_{n-j}) = \begin{pmatrix} (\mathbf{L}_i(q) \underbrace{0 \dots 0}_{n-i}) \\ (\mathbf{L}_j(q) \underbrace{0 \dots 0}_{n-j}) \end{pmatrix}.$$

Здесь нулевой столбец 0 в предматрице толерантности  $(\mathbf{L}_i(q) \underbrace{0 \dots 0}_{n-i})$  имеет длину  $q_i$ .

Пусть  $A \subseteq Z_2^n$  и  $\mathbf{a} \in A$ . Максимальное подмножество  $p(\mathbf{a}\mathbf{A}) \subseteq \mathbf{a}\mathbf{A}$ , которое удовлетворяет условию

$$(p(\mathbf{a}\mathbf{A}))^\sigma =$$

$$= (\mathbf{L}_j, 0_j, \dots, 0_j) \nabla \left( \bigvee_{r=0}^{n-j} (\mathbf{L}_{j+r}^*(q_r) \underbrace{0 \dots 0}_{n-(j+r)}) \right), \quad (2)$$

будем называть  $p$ -множеством  $A$  относительно  $\mathbf{a}$  с индексом  $j$  и параметром  $\sigma \in S_n$ , если  $q_n \geq q_1 \geq \dots \geq q_{n-j}$ . Элемент  $\sigma \in S_n$  в (2) может определяться неоднозначно. Чтобы устранить неоднозначность выбора  $\sigma \in S_n$ , введем в рассмотрение функцию  $s_i: A \rightarrow \{1, 2, \dots, n\}$  определенную так:

$$\forall \mathbf{a} = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \in A \quad s_i(\mathbf{a}) = \alpha_i,$$

$$s_i(A) = \sum_{\mathbf{a} \in A} s_i(\mathbf{a}),$$

и множество  $I_{\mathbf{a}} \subseteq \{1, 2, \dots, n\}$ ,  $\forall i \in I_{\mathbf{a}} \quad \mathbf{e}_i = (0, \dots, 0, \underbrace{1}_{(i)}, 0, \dots, 0) \in \mathbf{a}\mathbf{A}$ ,  $\forall i \in \{1, 2, \dots, n\} \mid I_{\mathbf{a}} \quad \mathbf{e}_i \notin \mathbf{a}\mathbf{A}$ .

Элемент  $\sigma$  всюду в дальнейшем будем выбирать следующим образом:

$$\forall i, j \in I_{\mathbf{a}} \quad s_i(\mathbf{a}\mathbf{A}) > s_j(\mathbf{a}\mathbf{A}) \Rightarrow s_i((\mathbf{a}\mathbf{A})^\sigma) > s_j((\mathbf{a}\mathbf{A})^\sigma),$$

$$\forall i, j \in I_{\mathbf{a}} \quad s_i(\mathbf{a}\mathbf{A}) = s_j(\mathbf{a}\mathbf{A})$$

$$\text{и } i < j \Rightarrow \sigma(i) < \sigma(j), \quad (3)$$

$$\forall i, j \in \{1, 2, \dots, n\} \mid I_{\mathbf{a}} \quad i < j \Rightarrow \sigma(i) < \sigma(i)$$

и назовем его подходящим параметром  $p$ -множества  $p(\mathbf{a}\mathbf{A})$ .

Вектор суммирования по mod 2  $\mathbf{a}^*$  множества  $\mathbf{a}A$  будем называть  $p$ -максимизатором этого множества, если  $|p\{\mathbf{a}^* + \mathbf{a}A\}| \geq |p\{\mathbf{d} + \mathbf{a}A\}|$ , где  $\mathbf{d}$  — произвольный 2-суммирующий вектор множества  $\mathbf{a}A$ . Если  $p$ -максимизатор  $\mathbf{a}^*$  множества  $\mathbf{a}A$  является единственным, то разработан алгоритм однозначного выбора  $p$ -максимизатора, который называется подходящим  $p$ -максимизатором. В дальнейшем введем обозначение  $p\{\tilde{\mathbf{a}}A\} = p\{\mathbf{a}^* + \mathbf{a}A\}$ , где  $\mathbf{a}^*$  — подходящий  $p$ -максимизатор.

**Теорема 1.** Пусть  $A \subseteq Z_2^n$  и  $\mathbf{a} \in A$ . Тогда в  $\langle E_n^- \rangle$  найдутся такие элементы  $\mathbf{L}, \mathbf{N}$ , что

- 1)  $\mathbf{L} = (p\{\tilde{\mathbf{a}}A\})^\sigma$ , если  $|p\{\tilde{\mathbf{a}}A\}| \leq 2^{n-1}$ ;
- 2)  $(p\{\tilde{\mathbf{a}}A\})^\sigma \triangleleft (\mathbf{N} \nabla \mathbf{N}^*)$ , когда  $|p\{\tilde{\mathbf{a}}A\}| > 2^{n-1}$ .

**Доказательство.** Рассмотрим случай  $|p\{\tilde{\mathbf{a}}A\}| \leq 2^{n-1}$ . Покажем, что существует вектор  $\mathbf{u} = (u_1, \dots, u_2) \in \Omega_n^-$ , удовлетворяющий условию

$$\forall \mathbf{x} \in p\{\tilde{\mathbf{a}}A\}, \forall \mathbf{y} \in Z_2^n \mid p\{\tilde{\mathbf{a}}A\} \quad \mathbf{x} \cdot \mathbf{u}^T > \mathbf{y} \cdot \mathbf{u}^T. \quad (4)$$

Согласно (2) и теореме 5 [3] вектор  $\mathbf{w} = (\omega_1, \dots, \omega_n)$ :

- а)  $\omega_1 = -1, \omega_2 = \omega_1 - 1, \dots, \omega_j = \sum_{i=1}^{j-1} \omega_i - 1$ ;
- б) компоненты  $\omega_{j+s}, s = 1, 2, \dots, t, t$  — такое наименьшее целое положительное число, что  $q_t \neq 0$  и  $q_{t+1} = \dots = q_{n-j} = 0$ , последовательно находим из равенств

$$\mathbf{a}_{q_s}^{j+s} \cdot (\omega_1, \dots, \omega_{j+s})^T = \mathbf{a}_{q_{s-1}}^{j+s-1} \cdot (\omega_1, \dots, \omega_{j+s-1})^T,$$

где  $\mathbf{a}_{q_s}^{j+s}$  —  $q_s$ -я строка матрицы  $\mathbf{L}_{j+s}^*$ ;

- в)  $\omega_{j+t+1} = \dots = \omega_n = \mathbf{a}_{q_t}^{j+t} \cdot (\omega_1, \dots, \omega_{j+t})^T - 1$ , удовлетворяет условию (4), но  $\mathbf{w} \notin \Omega_n^-$ .

Положим  $u_i = \omega_i, i = 1, 2, \dots, j$  и  $u_{j+k} = \omega_{j+k} - 2^{-k}, k = 1, 2, \dots, n - j$ . Тогда  $\mathbf{u} = (u_1, \dots, u_n) \in \Omega_n^-$  и удовлетворяет (4). Значит, если  $q = |p\{\tilde{\mathbf{a}}A\}|$  — мощность  $p$ -множества и  $\mathbf{L}_u$  удовлетворяет условию (1), то  $(p\{\tilde{\mathbf{a}}A\})^\sigma = \mathbf{L}_u \in \langle E_n^- \rangle$ .

В случае  $|p\{\tilde{\mathbf{a}}A\}| > 2^{n-1}$  вектор  $\mathbf{u}$  построим аналогично и положим  $\mathbf{N} = \mathbf{L}_u \in \langle E_n^- \rangle$ . Тогда в силу (4) и по лемме 3 с работы [3] имеем  $(p\{\tilde{\mathbf{a}}A\})^\sigma \triangleleft (\mathbf{N} \nabla \mathbf{N}^*)$ , что и требовалось доказать.

## 2. ПРЕДСТАВЛЕНИЕ ДВУМЕРНЫХ БИНАРНЫХ ИЗОБРАЖЕНИЙ В РАСШИРЕННОМ ПОРОГОВОМ БАЗИСЕ

Пусть рецепторное поле, размеров  $2^r \times 2^s$ , содержит нормализованное [2] бинарное изображение  $A'$  и  $n = r + s$ . По некоторому взаимно-однозначному

закону  $\phi$  каждому рецептору сопоставим  $n$ -мерный булевый вектор  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in Z_2^n$  и через  $A$  обозначим множество всех тех булевых векторов, которые соответствуют рецепторам, занятым изображением  $A'$ , т. е.  $\phi(A') = A \subseteq Z_2^n$ . Пусть

$\mathbf{a} \in A$  и  $p\{\tilde{\mathbf{a}}A\} = p\{\mathbf{a}^* + \mathbf{a}A\}$  —  $p$ -множество  $A$  относительно  $\mathbf{a}$ . Рассмотрим отображение  $P_n^\sigma: A \rightarrow \langle E_n^- \rangle$ , которое задается так:

$$\forall \mathbf{b} \in A \ P_n^\sigma: \mathbf{b} \rightarrow \mathbf{b}, \text{ если } [\tilde{\mathbf{a}}\mathbf{b}]^\sigma \in p\{[\tilde{\mathbf{a}}A]^\sigma\},$$

$$\forall \mathbf{b} \in A \ P_n^\sigma: \mathbf{b} \rightarrow \tilde{\mathbf{a}}, \text{ если } [\tilde{\mathbf{a}}\mathbf{b}]^\sigma \notin p\{[\tilde{\mathbf{a}}A]^\sigma\},$$

и номер строки  $\mathbf{b}$  в матрице  $(P_n^\sigma\{A\})$  совпадает с номером строки  $[\tilde{\mathbf{a}}\mathbf{b}]^\sigma$  матрицы  $(p\{[\tilde{\mathbf{a}}A]^\sigma\})$ , когда  $[\tilde{\mathbf{a}}\mathbf{b}]^\sigma \in p\{[\tilde{\mathbf{a}}A]^\sigma\}$ , а в противном случае равен 1.

**Определение.** Точки  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A$  назовем точками разложения бинарного изображения  $A'$  в расширенном пороговом базисе, если

$$\forall i \in \{1, 2, \dots, t\} \ P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i}\{A\} \not\subset \bigcup_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^t P_{\mathbf{a}_j}^{\sigma_j}\{A\}. \quad (5)$$

Если точки  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A$  удовлетворяют (5) и

$$A = \bigcup_{i=1}^t P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i}\{A\}, \quad (6)$$

то будем говорить, что эти точки образуют полную систему точек разложения двумерного бинарного изображения  $A'$ . Множество  $A$  однозначно представляется в виде (6) относительно полной системы точек разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t$ , так как  $\mathbf{a}_1^*, \dots, \mathbf{a}_t^*, \sigma_1, \dots, \sigma_t$  — соответствующие подходящие параметры.

В силу построения отображения  $P_n^\sigma$  для множества  $P_n^\sigma\{A\}$  по теореме 5 [3] можно построить такой  $(n + 1)$ -мерный целочисленный вектор  $\mathbf{w} = (\omega_1, \dots, \omega_n, \omega_0)$ , что

$$\mathbf{b} = (\beta_1, \dots, \beta_n) \in P_n^\sigma\{A\} \Leftrightarrow \mathbf{w}(\mathbf{b}) \geq 0, \quad (7)$$

где  $\mathbf{w}(\mathbf{b}) = \omega_1\beta_1 + \dots + \omega_n\beta_n - \omega_0$ . Алгоритм, который согласно теореме 5 [3] реализует отображение  $P\{A\} \rightarrow \mathbf{w}$ , обозначим через  $F$ . Примем

$$P_{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t}^{\sigma_1, \dots, \sigma_t}: A \rightarrow \bigcup_{i=1}^t P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i}\{A\},$$

$$F \circ P_{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t}^{\sigma_1, \dots, \sigma_t}: A \rightarrow (\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_t), \quad (8)$$

где  $F: P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i}\{A\} \rightarrow \mathbf{w}_i$ .

**Определение.** Отображение (8) называется представлением двумерного бинарного изображения  $A'$

относительно точек разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A$  в расширенном пороговом базисе. Представление двумерного бинарного изображения в расширенном пороговом базисе будем называть точным относительно  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A$ , если эти точки образуют полную систему точек разложения для  $A'$ .

**Теорема 2.** Нормализованные двумерные бинарные изображения  $A'_1, A'_2$  идентичны тогда и только тогда, когда существуют такие точки разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A_1 \cap A_2$ , что совпадают их точные представления в расширенном пороговом базисе.

**Доказательство. Необходимость.** Если нормализованные двумерные бинарные изображения  $A'_1$  и  $A'_2$  идентичны, то  $A_1 = A_2$ , а это непосредственно влечет

$$\forall \mathbf{a}_i \in A_1 \ P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_1\} = P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_2\}. \quad (9)$$

Следовательно, если точки  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A_1$  такие, что

$$A_1 = \bigcup_{i=1}^t P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_1\}, \text{ то } A_2 = \bigcup_{i=1}^t P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_2\}.$$

В силу теоремы 5 [3] и (9) алгоритм  $F$  каждому множеству  $P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_j\}$  ( $i = 1, 2$ ) однозначно ставит в соответствие один и тот же вектор  $\mathbf{w}_i$ . Отсюда

$$F \circ P_{\mathbf{a}_1 \dots \mathbf{a}_t}^{\sigma_1 \dots \sigma_t} \{A_1\} = F \circ P_{\mathbf{a}_1 \dots \mathbf{a}_t}^{\sigma_1 \dots \sigma_t} \{A_2\} = (\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_t),$$

и тем самым необходимость доказана.

**Достаточность.** Из того, что упорядоченный набор векторов  $(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_t)$  задает точное представление бинарных изображений  $A'_1, A'_2$  в расширенном пороговом базисе относительно точек разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t$  следует

$$\forall i \in \{1, 2, \dots, t\} \ \mathbf{w}_i = F \circ P_{\mathbf{a}_1 \dots \mathbf{a}_t}^{\sigma_1 \dots \sigma_t} \{A_1\} =$$

$$= F \circ P_{\mathbf{a}_1 \dots \mathbf{a}_t}^{\sigma_1 \dots \sigma_t} \{A_2\} =$$

$$= \begin{cases} P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_1\} = \{\mathbf{a} \in Z^n \mid w_i(\mathbf{a}) \geq 0\}, \\ P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_2\} = \{\mathbf{a} \in Z^n \mid w_i(\mathbf{a}) \geq 0\}, \end{cases} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_1\} = P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_2\} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \bigcup_{i=1}^t P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_1\} = \bigcup_{i=1}^t P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A_2\} \Rightarrow A_1 = A_2.$$

Значит,  $A'_1$  и  $A'_2$  — идентичные бинарные изображения. Теорема доказана.

Пусть  $F: P_{\mathbf{a}}^{\sigma} \{A\} \rightarrow \mathbf{w}$  и  $F_k: P_{\mathbf{a}}^{\sigma} \{A\} \rightarrow (\mathbf{a}\mathbf{w})^{\sigma}$ .

**Определение.** Каноническим представлением двумерного бинарного изображения  $A'$  относительно

точек разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A$  называется отображение  $F \circ P_{\mathbf{a}_1 \dots \mathbf{a}_t}^{\sigma_1 \dots \sigma_t}$ , определенное так:

$$F \circ P_{\mathbf{a}_1 \dots \mathbf{a}_t}^{\sigma_1 \dots \sigma_t} : A \rightarrow$$

$$\rightarrow F_k : \bigcup_{i=1}^t P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\} \rightarrow (\mathbf{a}_1 \mathbf{w}_1)^{\sigma_1}, \dots, (\mathbf{a}_t \mathbf{w}_t)^{\sigma_t}.$$

Каноническое представление бинарного изображения  $A'$  называется точным относительно  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t$ , если эти точки образуют полную систему точек разложения для  $A'$ .

Переход от канонического представления к представлению бинарных изображений в расширенном пороговом базисе осуществляется преобразованием

$\mathbf{w}_i = \mathbf{a}_i \left( \mathbf{w}_i^{\sigma_i^{-1}} \right)$ ,  $i = 1, 2, \dots, t$ . Это влечет следующий результат.

**Теорема 3.** Нормализованные двумерные бинарные изображения  $A_1$  и  $A_2$  идентичны тогда и только тогда, когда существуют такие точки разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A_1 \cap A_2$ , что совпадают их точные канонические представления в расширенном пороговом базисе.

Пусть  $p$ -множество  $p\{\tilde{\mathbf{a}}_i A\}$  множества  $A$  имеет индекс  $j_i$ , т. е.

$$(p\{\tilde{\mathbf{a}}_i A\})^{\sigma_i} = (\mathbf{L}_{j_i} 0_{j_i} \dots 0_{j_i}) \nabla \left( \bigvee_{r=0}^{n-j_i} (\mathbf{L}_{j_i+r}^*(q_r) 0_{n-(j_i+r)} \dots 0) \right).$$

Нетрудно заметить, что

$$F: p\{\tilde{\mathbf{a}}_i A\}^{\sigma_i} \rightarrow \mathbf{w}_i^k = (\omega_1^{ik}, \dots, \omega_{j_i}^{ik}, \dots, \omega_n^{ik}; \omega_0^{ik}),$$

$$F: P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\} \rightarrow \mathbf{w}_i^k = (\omega_1^{ik}, \dots, \omega_{j_i}^{ik}, \dots, \omega_n^{ik}; \omega_0^{ik}).$$

Каждому  $\mathbf{w}_i^k$  однозначно сопоставим  $(n - j_i + 1)$ -мерный вектор  $\mathbf{v}_i = (v_1^i, \dots, v_{n-j_i+1}^i)$  так:

1) если  $j_i \neq 0$ , то  $v_r^i = \omega_{j_i+r-1}^{ik} - \omega_0^{ik}$ ,  $r = 1, 2, \dots, n - j_i + 1$ ,

2) если  $j_i = 0$ , то положим  $\mathbf{v}_i = (-1, -1, \dots, -1)$  —  $(n + 1)$ -мерный вектор.

Вектор  $\mathbf{v}_i$  назовем информационным вектором  $p\{\tilde{\mathbf{a}}_i A\}$  и через  $\lambda(\mathbf{v}_i)$  обозначим его размерность.

Пусть  $A'_1, A'_2$  — двумерные бинарные изображения, размеров  $2^r \times 2^s$  ( $n = r + s$ ),  $p\{\tilde{\mathbf{a}}_1 A_1\}$ ,  $p\{\tilde{\mathbf{a}}_2 A_2\}$  —  $p$ -множества соответствующих множеств  $A_1, A_2$  относительно точки  $\mathbf{a}$  с индексами  $j_1, j_2$  и  $\mathbf{v}_1 = (v_1^1, \dots, v_{n-j_1+1}^1)$ ,  $\mathbf{v}_2 = (v_1^2, \dots, v_{n-j_2+1}^2)$  — соответствующие им информационные векторы. Будем гово-

речь, что информационный вектор  $\mathbf{v}_1$   $p$ -множества  $p\{\tilde{\mathbf{a}}A_1\}$  предшествует информационному вектору  $\mathbf{v}_2$   $p$ -множества  $p\{\tilde{\mathbf{a}}A_2\}$  ( $\mathbf{v}_1 \prec \mathbf{v}_2$ ), если

- 1)  $\lambda(\mathbf{v}_1) \geq \lambda(\mathbf{v}_2)$ ,
- 2)  $v_{m+i}^1 \leq v_i^2$ ,  $i = 1, 2, \dots, \lambda(\mathbf{v}_2)$ , где  $m = \lambda(\mathbf{v}_1) - \lambda(\mathbf{v}_2)$ .

**Теорема 4.** Пусть подходящие  $p$ -максимизаторы и параметры  $\sigma_1, \sigma_2$  для  $p$ -множеств  $H_1 = p\{\tilde{\mathbf{a}}A_1\}$ ,  $H_2 = p\{\tilde{\mathbf{a}}A_2\}$  равны, и  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2$  — соответствующие им информационные векторы, тогда  $\mathbf{v}_1 \prec \mathbf{v}_2 \Rightarrow H_1 \subseteq H_2$ .

**Доказательство.** По определению  $p$ -множеств  $H_i$ :

$$(H_i)^{\sigma_i} = (\mathbf{L}_{j_i}^* 0_{j_i} \dots 0_{j_i}) \nabla \left( \bigvee_{r=0}^{n-j_i} \mathbf{L}_{j_i+r}^* (q_r^i) \underset{u-(j_i+r)}{0 \dots 0} \right), \quad (10)$$

$i = 1, 2$ . Число строк  $q_r^i$  предматрицы толерантности  $\mathbf{L}_{j_i+r}^* (q_r^i)$  и  $(t+1)$ -я координата  $v_{t+1}^i$  информационного вектора  $\mathbf{v}_i$   $p$ -множества  $H_i$  связаны равенством  $q_r^i = v_{t+1}^i + 1$ . Значит,

$$\begin{aligned} \mathbf{v}_1 \prec \mathbf{v}_2 &\Rightarrow v_{m+t+1}^1 \leq v_{t+1}^2 \Rightarrow q_{m+t}^1 \leq q_t^2 \Rightarrow \\ &\Rightarrow (\mathbf{L}_{j_1+m+t}^* (q_{m+t}^1) 0 \dots 0) \prec (\mathbf{L}_{j_2+t}^* (q_t^2) 0 \dots 0), \end{aligned}$$

где  $m = \lambda(\mathbf{v}_1) - \lambda(\mathbf{v}_2)$  и  $t \in \{0, 1, \dots, \lambda(\mathbf{v}_2) - 1\}$ .

Из (10) и из того, что подходящие  $p$ -максимизаторы  $p$ -множеств  $H_1, H_2$  и их параметры  $\sigma_1$  и  $\sigma_2$  совпадают, на основании  $(\mathbf{L}_{j_1+m-t}^* (q_{m-t}^1) 0 \dots 0) \prec (\mathbf{L}_{j_2-t}^* 0_t \dots 0_t)$  ( $t = 1, 2, \dots, m$ ) заключаем  $H_1 \subseteq H_2$ .

Теорема доказана.

На множестве действительных чисел  $R$  зададим функции  $g: R \rightarrow Z_2, h: R \rightarrow Z_2$  так:

$$g(x) = \begin{cases} 1, & \text{если } x \geq 0, \\ 0, & \text{если } x < 0, \end{cases} \quad h(x) = \begin{cases} 1, & \text{если } x \neq 0, \\ 0, & \text{если } x = 0 \end{cases}$$

и на паре информационных векторов  $(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)$  соответствующих  $p$ -множеств  $H_1 = p\{\tilde{\mathbf{a}}A_1\}, H_2 = p\{\tilde{\mathbf{a}}A_2\}$  определим функционалы  $\mu, \nu$  пусть  $\lambda(\mathbf{v}_1) \geq \lambda(\mathbf{v}_2)$  и  $m = \lambda(\mathbf{v}_1) - \lambda(\mathbf{v}_2)$ , тогда

$$\begin{aligned} \mu(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) &= \sum_{l=1}^{\lambda(\mathbf{v}_2)} |g(v_{m+l}^1)(v_{m+l}^1 + 1) - g(v_l^2)(v_l^2 + 1)| + \\ &+ \sum_{l=1}^m (2^{n-\lambda(\mathbf{v}_2)-l} - v_{m-l+1}^1 - 1), \\ \nu(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) &= h(N - \lambda(\mathbf{v}_1) + 1) 2^{N - \lambda(\mathbf{v}_1)} \end{aligned}$$

$$+ \sum_{l=1}^{\lambda(\mathbf{v}_2)} (\min\{v_{m+l}^1, v_l^2\} + 1) + \sum_{l=1}^m (v_{m-l+1}^1 + 1),$$

где  $|c|$  — модуль действительного числа  $c$ ,  $\sum_{l=1}^0 (\dots) = 0$ .

**Теорема 5.** Пусть подходящие  $p$ -максимизаторы и параметры  $\sigma_1, \sigma_2$   $p$ -множеств  $H_1 = p\{\tilde{\mathbf{a}}A_1\}, H_2 = p\{\tilde{\mathbf{a}}A_2\}$  равны,  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2$  — соответствующие им информационные векторы и

$$\mu^*(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) = \frac{\nu(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)}{\mu(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) + \nu(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)}.$$

Тогда  $|H_1 \cap H_2| = |H_1 \cup H_2| \mu^*(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)$  ( $|H_i|$  — число элементов множества  $H_i$ ).

**Доказательство.** Для определенности положим  $\lambda(\mathbf{v}_1) \geq \lambda(\mathbf{v}_2)$ ,  $\lambda(\mathbf{v}_1) = n - j_1 + 1$  и  $m = \lambda(\mathbf{v}_1) - \lambda(\mathbf{v}_2)$ . Из построения  $p$ -множеств  $H_i = p\{\tilde{\mathbf{a}}A_i\}$  ( $i = 1, 2$ ) следует

$$\begin{aligned} (H_1)^{\sigma_1} &= (\mathbf{L}_{j_1}^* 0_{j_1} \dots 0_{j_1}) \nabla (\mathbf{L}_{j_1}^* (q_0^1) 0 \dots 0) \nabla \dots \\ &\nabla (\mathbf{L}_{j_1+m-1}^* (q_{m-1}^1) 0 \dots 0) \nabla \\ &\nabla \left( \bigvee_{r=0}^{n-j_1} (\mathbf{L}_{j_1+r}^* (q_r^1) 0 \dots 0) \right), \quad (11) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (H_2)^{\sigma_2} &= (\mathbf{L}_{j_2}^* 0_{j_2} \dots 0_{j_2}) \nabla (\mathbf{L}_{j_2}^* 0_{j_2} \dots \\ &0_{j_2}) \nabla \dots \nabla (\mathbf{L}_{j_2-1}^* 0_{j_2-1} \dots 0_{j_2-1}^1) \nabla \\ &\nabla \left( \bigvee_{r=0}^{n-j_2} (\mathbf{L}_{j_2+r}^* (q_r^2) 0 \dots 0) \right). \quad (12) \end{aligned}$$

Пусть  $\{(\mathbf{L}_{j_i}^* 0_{j_i} \dots 0_{j_i})\}$  множество, элементами которого являются строки матрицы  $(\mathbf{L}_{j_i}^* 0_{j_i} \dots 0_{j_i})$ . Тогда из того, что  $q_{m+t-1}^1 \leq q_{t-1}^2$  или  $q_{m+t-1}^1 > q_{t-1}^2$  и  $q_{t-1}^2 = v_t^2 + 1$ , ( $t \in \{1, 2, \dots, \lambda(\mathbf{v}_2)\}$ ), имеем

$$\begin{aligned} &|g(v_{m+t}^1)(v_{m+t}^1 + 1) - g(v_t^2)(v_t^2 + 1)| = \\ &= \|(\mathbf{L}_{j_2+t}^* (q_t^2) 0 \dots 0) \Delta [(\mathbf{L}_{j_1+m+t}^* (q_{m+t}^1) 0 \dots 0)]\| \end{aligned}$$

или

$$\begin{aligned} &|g(v_{m+t}^1)(v_{m+t}^1 + 1) - g(v_t^2)(v_t^2 + 1)| = \\ &= \|[(\mathbf{L}_{j_1+m+t}^* (q_{m+t}^1) 0 \dots 0)] \Delta [(\mathbf{L}_{j_2+t}^* (q_t^2) 0 \dots 0)]\|. \end{aligned}$$

Отсюда

$$\begin{aligned} &|g(v_{m+t}^1)(v_{m+t}^1 + 1) - g(v_t^2)(v_t^2 + 1)| = \\ &= \|[(\mathbf{L}_{j_1+m+t}^* (q_{m+t}^1) 0 \dots 0)] \Delta [(\mathbf{L}_{j_2+t}^* (q_t^2) 0 \dots 0)]\|, \quad (13) \end{aligned}$$

где  $\Delta$  — симметрическая разность множеств. Из (11) следует  $q_s^1 < 2^{j+s-1}$ ,  $s = 0, 1, 2, \dots, m-1$ . Значит,  $\forall s \in \{0, 1, 2, \dots, m-1\}$

$$\begin{aligned} & |(\mathbf{L}_{j+s}^*(q_s^1) 0 \dots 0)| \subset |(\mathbf{L}_{j+s}^* 0_{j+s} \dots 0_{j+s})| \text{ и} \\ & ||(\mathbf{L}_{j+s}^* 0_{j+s} \dots 0_{j+s})| \Delta |(\mathbf{L}_{j+s}^*(q_s^1) 0 \dots 0)| = \\ & = 2^{j+s-1} - (v_{s+1}^1 + 1). \end{aligned} \quad (14)$$

Из того, что подходящие  $p$ -максимизаторы и элементы  $\sigma_1, \sigma_2$  для  $p$ -множеств  $H_1$  и  $H_2$  совпадают, на основании (11)–(14) заключаем

$$\begin{aligned} |H_1 \Delta H_2| &= \sum_{t=1}^m (2^{n-\lambda(v_2)-t} - v_{m-t+1}^1 - 1) + \\ & \sum_{t=1}^{\lambda(n_2)} |g(v_{m+t}^1)(v_{m+t}^1 + 1) - g(v_t^2)(v_t^2 + 1)| \mu(v_1, v_2). \end{aligned} \quad (15)$$

Предматрицы толерантности  $(\mathbf{L}_r^*(q_r) 0 \dots 0)$ ,  $(\mathbf{L}_s^*(q_s) 0 \dots 0)$  удовлетворяют условию  $r \neq s \Rightarrow \left[ (\mathbf{L}_r^*(q_r) 0 \dots 0) \cap (\mathbf{L}_s^*(q_s) 0 \dots 0) \right] = \emptyset$ .

Отсюда в силу того, что подходящие  $p$ -максимизаторы и элементы  $\sigma_1, \sigma_2$  для  $H_1$  и  $H_2$  совпадают, на основании (11), (12) имеем

$$\begin{aligned} |H_1 \cap H_2| &= |(\mathbf{L}_h 0_j \dots 0_h)| + \sum_{t=1}^m |(\mathbf{L}_{j+m-t}^*(q_{m-t}^1) 0 \dots 0)| + \\ & + \sum_{t=1}^{\lambda(n_2)} |[(\mathbf{L}_{j+m+t-1}^*(q_{m+t-1}^1) 0 \dots 0) \cap (\mathbf{L}_{j+t-1}^*(q_{t-1}^2) 0 \dots 0)]| = \\ & = h(j_1) 2^{j-1} + \sum_{t=1}^m (v_{m-t+1}^1 + 1) + \\ & + \sum_{t=1}^{\lambda(n_2)} (\min\{v_{m+t}^1, v_t^2\} + 1) = v(v_1, v_2). \end{aligned} \quad (16)$$

Из неравенств (15) и (16) непосредственно следует

$$\begin{aligned} |H_1 \cap H_2| &= |H_1 \cup H_2| \frac{|H_1 \cap H_2|}{|H_1 \cup H_2|} = \\ & = |H_1 \cup H_2| \frac{|H_1 \cap H_2|}{|H_1 \nabla H_2| + |H_1 \cap H_2|} = |H_1 \cup H_2| \mu^*(v_1, v_2). \end{aligned}$$

Итак, теорема доказана.

Определим функционал  $\mu_*$  на паре  $(v_1, v_2)$  информационных векторов  $p$ -множеств  $H_1, H_2$  так:

$$\mu_*(v_1, v_2) = \frac{\mu(v_1, v_2)}{\mu(v_1, v_2) + v(v_1, v_2)}.$$

Нетрудно заметить, что функционалы  $\mu_*$ ,  $\mu^*$  удовлетворяют следующим условиям:

1) на любой паре информационных векторов  $(v_1, v_2)$  соответствующих  $p$ -множеств  $H_1, H_2$   $\mu_*(v_1, v_2), \mu^*(v_1, v_2) \in [0, 1]$ ;

2)  $\mu^*(v_1, v_2) + \mu_*(v_1, v_2) = 1$ ;

3) если подходящие  $p$ -максимизаторы и параметры  $\sigma_1, \sigma_2$  для  $p$ -множеств  $H_1, H_2$  совпадают и  $\mu^*(v_1, v_2) = 1$ , то  $H_1 = H_2$ , а если  $\mu^*(v_1, v_2) = 0$ , то  $H_1 \cap H_2 = \emptyset$ .

Исходя из свойств 2), 3), функционал  $\mu^*$  естественно назвать мерой «сходства», а  $\mu_*$  — мерой «различия»  $p$ -множеств  $H_1, H_2$  ( $p$ -фрагментов  $\varphi^{-1}(H_1), \varphi^{-1}(H_2)$ ).

На основании изложенных выше результатов можно утверждать, что каждому двумерному бинарному изображению  $A'$  относительно полной системы точек разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_l$  однозначно сопоставляется упорядоченный набор  $(H'_1, \dots, H'_l)$   $p$ -фрагментов ( $H'_i = \varphi^{-1}(H_i)$ ), которые, в свою очередь, кодируются информационными векторами  $v_1, \dots, v_l$ , т. е.

$$A' \rightarrow (H'_1, \dots, H'_l) \rightarrow (v_1, \dots, v_l). \quad (17)$$

Отображение (17) будем называть представлением двумерного бинарного изображения  $A'$  в пространстве информационных векторов относительно системы точек разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_l$ . Информационные векторы  $v_1, \dots, v_l$   $p$ -фрагментов  $(H'_1, \dots, H'_l)$  являются математическими признаками для изображения  $A'$ . Учитывая свойства функционалов  $\mu^*$ ,  $\mu_*$  в пространстве информационных векторов можно определить степень «сходства» и «различия» бинарных изображений, которые могут быть успешно использованы при построении алгоритмов распознавания бинарных изображений.

Следует отметить, что представление  $p$ -фрагментов двумерных бинарных изображений в пространстве информационных векторов является весьма эффективным с точки зрения сжатия информации. Действительно, если  $H'$  —  $p$ -фрагмент бинарного изображения  $A'$  рецепторного поля размерами  $2^r \times 2^s$  ( $n = r + s$ ) относительно точки  $\mathbf{a} \in A$  ( $A = \varphi(A')$ ) и  $t$  — такое наименьшее неотрицательное число, что для  $H = p\{\tilde{\mathbf{a}} A\}$  имеем  $(H) = (\mathbf{L}_j 0_j \dots 0_j) \nabla (\bigvee_{r=0}^t \mathbf{L}_{j+r}^*(q_r) 0 \dots 0)$ , то из  $2^{j-1} > q_0 \geq q_1 \geq \dots \geq q_t$  и из построения информационного вектора

$\chi_n$  непосредственно следует, что коэффициент сжатия  $\chi_n$   $p$ -фрагмента  $H'$  удовлетворяет неравенству  $\chi_n \geq 2^n / (j(t+1) - 2(n - (j+t)))$ .

В задачах обработки и распознавания дискретных изображений важное значение имеет нахождение инвариантов относительно допустимых преобразований. Ниже рассмотрим следующие преобразования бинарных изображений.

1. Пусть  $A'$  — исходное двумерное бинарное изображение рецепторного поля размерами  $2^r \times 2^s$  ( $n = r + s$ ), и  $A = \varphi(A')$ . Через  $A'_i(\sigma)$  обозначим изображение  $\varphi^{-1}(A^\sigma)$ , где  $\sigma \in S_n$ .

2.  $A'_i(\mathbf{b}) = \varphi^{-1}(\tilde{\mathbf{b}}A)$ , где  $\mathbf{b} \in Z_2^n$ .

Пусть  $(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_t)$  — точное представление двумерного бинарного изображения  $A'$  в расширенном пороговом базисе относительно точек разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t$  и  $\|\mathbf{w}_i\| = |\omega_1^i| + |\omega_2^i| + \dots + |\omega_n^i|$ , где  $\mathbf{w}_i = (\omega_1^i, \omega_2^i, \dots, \omega_n^i; \omega_0^i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, t$ . Под нормой  $\|A'\|$  бинарного изображения  $A'$  в расширенном пороговом базисе понимаем  $\|\mathbf{w}_1\| + \|\mathbf{w}_2\| + \dots + \|\mathbf{w}_t\|$ .

**Теорема 6.** Норма  $\|A'\|$  бинарного изображения  $A'$  в расширенном пороговом базисе является инвариантной величиной относительно преобразований, порожденных симметрической группой  $S_n$  и абелевой группой  $Z_2^n$ .

**Доказательство.** Пусть  $(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_t)$  — точное пороговое представление двумерного бинарного изображения  $A'$  относительно точек разложения  $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_t \in A$ , т. е.

$$A = \bigcup_{i=1}^t P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\}. \quad (18)$$

В силу (18)

$$\forall \sigma \in S_n \quad A^\sigma = \bigcup_{i=1}^t [(P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\})^\sigma], \quad (19)$$

$$\forall \mathbf{b} \in Z_2^n \quad \mathbf{b}A = \bigcup_{i=1}^t \mathbf{b} P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\}, \quad (20)$$

где  $\{(P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\})^\sigma\}$  множество, элементами которого являются строки матрицы  $(P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\})^\sigma$ . Применив к правым частям (19) и (20) отображение  $F$ , получим

$$F: \bigcup_{i=1}^t [(P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\})^\sigma] \rightarrow (\mathbf{w}_1^\sigma, \dots, \mathbf{w}_t^\sigma),$$

$$F: \bigcup_{i=1}^t \mathbf{b} P_{\mathbf{a}_i}^{\sigma_i} \{A\} \rightarrow (\mathbf{b}\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{b}\mathbf{w}_t).$$

Отсюда с учетом  $\|\mathbf{w}_i\| = \|\mathbf{w}_i^\sigma\| = \|\mathbf{b}\mathbf{w}_i\|$  имеем  $\|A'\| = \|A'_i(\sigma)\| = \|A'_i(\mathbf{b})\|$ .

Итак, теорема доказана.

## ВЫВОДЫ

Метод представления двумерных сложных изображений позволяет решать следующие задачи:

- выделить математические признаки в изображениях;
- формализовать понятие «сходства» и «различия» бинарных изображений;
- разработать эффективный способ сжатия бинарных изображений;
- выделить области (детали) в изображениях;
- описать инварианты бинарных изображений относительно групповых преобразований рецепторного поля;
- разработать различные алгоритмы распознавания бинарных изображений, удовлетворяющих некоторым требованиям по точности представления и принятия решений.

Полученные в работе результаты могут быть обобщены на многоуровневых и многомерных дискретных изображениях.

1. Айзенберг Н. Н., Бовди А. А., Герго Э. Й. и др. Некоторые алгебраические аспекты пороговой логики // Кибернетика. — 1980. — № 2. — С. 26–30.
2. Анисимов Б. В., Курганов В. Д., Злобин В. К. Распознавание и цифровая обработка изображений. — М.: Высш. шк., 1983. — 295 с.
3. Гече Ф. Э., Поливко В. П., Роботишин В. И. Реализация функций алгебры логики на пороговых элементах // Кибернетика. — 1983. — № 6. — С. 62–67.

## PROCESSING OF DISCRETE SPACE IMAGES WITHIN BROADENED THRESHOLD BASE

F. E. Geche

A method for presentation of two-dimensional discrete images within a broadened threshold base has been elaborated. In this method, there is for every binary image a corresponding ordered set of information vectors which encode the image  $p$ -fragments with a high compressibility coefficient. On the set of information vector pairs the functionals  $\mu^*$  and  $\mu_*$  are determined, which are used to formalize the notions of «similarity» and «distinction» of discrete images. The invariants of discrete images within a broadened threshold base with respect to some group transformations are described.