

**В. Г. Бурмистрова, А. А. Бутов, К. О. Равдин Ю. Г. Савинов, Е. Н. Филиппова, Ф. Р. Хайрулин** (Ульяновск, УлГУ). **Метод построения локальных характеристик для системы морфологической биометрической идентификации.**

Рассматривается система автоматического построения множеств локальных характеристик для распознавания (идентификации) индивидумов на основе анализа количественных и качественных показателей трубчатых костей кисти. Работа, представленная данным сообщением, проводилась на основе анализа биометрических данных кисти, полученных при рентгеноостеометрии трубчатых костей, элементов дактилометрии и дактилоскопии основных типов кожных узоров дистальных фаланг жителей Среднего Поволжья. В качестве параметров также учитывались пол человека и возраст. Целью настоящей работы является построение дополнительных (либо вспомогательных) алгоритмов идентификации людей в тех случаях, когда традиционные методы не могут быть использованы. Примером могут служить случаи утраты у жертвы кожного покрова, части фаланг и др. в случаях чрезвычайных, военных происшествий и т. п.

Таким образом, работа заключается в нахождении алгоритмов идентификации не по полному набору численно определяемых локальных характеристик, а по некоторому случайному их подмножеству. При этом сами характеристики (параметры), также имея определенные распределения, поддаются измерению с заведомыми случайными ошибками. Очевидно, могут рассматриваться сколь угодно произвольные наборы параметров для идентификации, и задача состоит в том, чтобы найти оптимальный набор характеристик, позволяющий осуществлять идентификацию с наименьшей ошибкой. При этом задача оптимизации в целевой функции должна учитывать как точность идентификации, так и объем (число) характеристик. Математическая формализация задачи заключается в следующем.

Пусть на полном вероятностном пространстве  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  определены случайные величины (определяемые при идентификации  $i$ -й характеристики)  $\eta_i^x = \eta_i^x(\omega)$  и ошибки их измерений  $\varepsilon_i^x = \varepsilon_i^x(\omega)$ ,  $\omega \in \Omega$ , для каждого индивидуума  $x$  из конечного множества  $X = \{x\}$ . Все возможные характеристики определяются своими индексами из множества  $I = \{i\}$ . Множество  $I$  должно быть сформировано в ходе решения задачи, и его мощность заранее не определена. Однако в практических реализациях рассматриваются конечные множества. При этом для идентификации предъявляется такое конечное случайное подмножество (набор) индексов «характеристик»  $A = A(\omega) \subseteq I$ , что для всех  $i \in A$  наблюдается измерение характеристики  $\xi_i^x = \eta_i^x + \varepsilon_i^x$ ,  $x \in X$ . Обозначим  $\sigma$ -алгебру некоторой системы подмножеств  $A$  индексов:  $G = \sigma(A: A \subseteq I)$ .

Таким образом, зададим базис  $\mathcal{B} = (\Omega, \mathcal{F}, G, \mathbf{F} = (\mathcal{F}_A)_{A \in G}, X, P)$ , где для каждого случайного множества индексов  $A = A(\omega)$  из возможного полного набора  $I$  и допустимой для идентификации системы  $G$  задана такая  $\sigma$ -алгебра  $\mathcal{F}_A$ , что случайные величины  $\eta_i^x$  и  $\varepsilon_i^x$  являются  $\mathcal{F}_A$ -измеримыми для всех индексов  $i \in A$ . Задача оптимизации заключается в нахождении системы  $G$  так, чтобы для каждого  $A \in G$  по наблюдениям  $\mathcal{F}_A^\xi = \sigma(\xi_i^x, i \in A, x \in X)$  для всех индивидуумов  $x \in X$  оценивание  $\hat{x} = \arg \max_y \mathbf{P} \{y = x | \mathcal{F}_A^\xi\}$  осуществлялось равномерно оптимально при наименьшем числе элементов  $N(A)$  в конечном множестве индексов  $A = A(\omega) \in G$ : при  $\alpha > 0$

$$\sum_{x \in X} \{\mathbf{P} \{\hat{x} = x\} - \alpha EN(A)\} \rightarrow \max_G.$$

В случае реализации объекта с неизвестным номером  $\nu = \nu(\omega) \in X$  подлежит оцениванию, идентификация осуществляется по правилу  $\hat{\nu} = \arg \max_{x \in X} \mathbf{P} \{x = \nu | \mathcal{F}_A^{\xi^\nu}\}$ , где  $\xi^\nu = \{\xi_i^\nu: i \in A(\omega)\}$ .

Задача решена численно в приближении для конечного  $N(I)$  и конечной  $N(G)$ .

Работа выполнена при поддержке РФФИ, проекты № 08-01-97009, № 08-04-99059.