А. В. Поляков, И. М. Ковалев

В статье представлен новый алгоритм верификации отпечатков пальцев на основе поиска максимального пути в графе. Центральной идеей данного подхода является поиск максимального пути в специальным образом сконструированном ациклическом графе. Средняя скорость работы алгоритма верификации составляет 100 сравнений в секунду (Intel Core i5-2500 CPU @3.30 GHz 3.30GHz, 4 Гб ОЗУ, ОС Windows 7).

Ключевые слова: отпечатки пальцев, верификация, минуции, граф, максимальный путь в графе.

Введение

В статье [1] был предъявлен алгоритм верификации отпечатков пальцев на основе структуры созвездий. В настоящей статье будет предъявлен новый алгоритм верификации личности по отпечаткам пальцев, основанный на поиске максимального пути в графе. Напомним прежде основные предварительные сведения из статьи [1].

Аутентификация личности по отпечаткам пальцев является наиболее распространенной и надежной биометрической технологией. Биометрическая система аутентификации в зависимости

от контекста применения может работать в двух режимах: верификации (сравнение один к одному) и идентификации (сравнение один ко многим). Задача верификации состоит в подтверждении личности, в то время как задачей идентификации является установление личности субъекта доступа. В данной статье мы будем заниматься задачей верификации.

А именно, пусть даны два отпечатка пальцев I и T, требуется построить алгоритм сравнения этих отпечатков, который на выходе выдавал бы меру схожести отпечатков, и на основе этой информации биометрическая система выносила бы решение о принадлежности этих отпечатков одному человеку или разным людям.

В настоящее время разработано множество алгоритмов сравнения отпечатков пальцев, которые условно можно разбить на три класса [2]: корреляционное сравнение (вычисление взаимной корреляции двух изображений отпечатка [3]), сравнение минуций (точек обрыва и бифуркаций папиллярных линий [4], [5]), сравнение потоков папиллярных линий и папиллярных узоров [6]. Наиболее часто применяется подход, основанный на сравнении минуций.

Минуцией (или точкой Гальтона) называется особая точка папиллярной линии, как правило, обрыв линии или раздвоение линии (бифуркация). В этом случае задача верификации отпечатков пальцев сводится к задаче сравнения двух множеств точек, т.е. поиску такого геометрического преобразования (как правило, аффинного), переводящего максимальное количество точек из первого отпечатка в точки второго.

Несмотря на большое количество существующих биометрических алгоритмов сравнения отпечатков пальцев, задача верификации личности по опечаткам пальцев остается сложной задачей и по-прежнему актуальна из-за большой изменчивости представления отпечатков пальцев, которая обусловлена целым рядом факторов (сдвиги и повороты пальца на сканирующем устройстве, состояние кожи, давление пальца на сканирующее устройство, разрешение сканирующего устройства, шум, ошибки, возникающие при экстракции признаков).

Ежегодно в мире публикуются тысячи статей (по данным Google Scholar, с 2014 года по настоящее время было опубликовано 8100 статей [7]) по верификации отпечатков пальцев, с 2000 по 2006 год проводились соревнования Fingerprint Verification Competition (организаторами которого являлись университет Болонии (Италия), Мичиганский государственный университет (США), университет Сан-Хосе (США), Мадридский университет (Испания)) [8], [9].

Настоящая статья организована следующим образом: введена математическая модель отпечатка пальца, поставлена задача верификации отпечатков пальцев по их шаблонам, предъявлен алгоритм верификации отпечатков пальцев, оценена его вычислительную сложности по времени, а также указаны результаты точности работы алгоритма на двух тестовых базах: тестовой базе FVC2002 DB1 (100 изображений отпечатков пальцев) и тестовой базе FTdb (1055 изображений отпечатков пальцев) (в терминах EER (equal error rate) – значения, при котором вероятность ошибки первого рода равна вероятности ошибки второго рода) в сравнении с предложенным в статье [1] Astrалгоритмом.

Математическая модель отпечатка пальца

Введем на изображении отпечатка пальца декартову систему координат, начало координат которой находится в левом нижнем углу изображения, ось абсцисс направлена горизонтально слева направо, ось ординат направлена вертикально снизу вверх. Представим отпечаток пальца в виде нумерованного списка минуций (точек обрыва и бифуркаций папиллярных линий), каждая из которых имеет следующие характеристики: координаты $x,y\in\mathbb{N}$, угол направления θ в минуции типа «обрыв» между локальным направлением папиллярной линии в минуциальной точке и осью абсцисс, в случае минуции типа «бифуркация» определение угла направления минуции сводится к предыдущему случаю инвертированием цветов исходного изображения.

Далее, на множестве минуций введем две метрики: евклидово расстояние между двумя минуциями $m_i=(x_i,y_i,\theta_i)$ и $m_j=(x_j,y_j,\theta_j)$ $\rho_{eu}(m_i,m_j)=\sqrt{(x_i-x_j)^2+(y_i-y_j)^2}$ и гребневый счет $\rho_{RC}(m_i,m_j)$, определяемый как количество папиллярных линий, пересекающих отрезок с концами в m_i и m_j без учета конечных точек отрезка (m_i,m_j) .

Пусть $EU_I=(eu_{ij})-n\times n$ -матрица, в которой на (i,j)-м месте хранится значение $\rho_{eu}(m_i,m_j)$, и пусть $RC_I=(rc_{ij})-n\times n$ -матрица, в которой $rc_{ij}=\rho_{RC}(m_i,m_j)$,тогда модель отпечатка пальца имеет вид

$$I = \{(x_i, y_i, \theta_i), EU_I, RC_I\}, i = \overline{1, n}$$

Постановка задачи

Пусть даны два шаблона отпечатка пальцев $I=\{(x_i,y_i,\theta_i),EU_I,RC_I\},i=\overline{1,n},$ и $T=\{(x_j',y_j',\theta_j'),EU_T,RC_T\},j=\overline{1,m},$ требуется построить алгоритм сравнения этих отпечатков, который на выходе выдавал бы меру схожести отпечатков $s\in[0,1],$ и на основе этой информации биометрическая система выносила бы решение о принадлежности этих отпечатков одному человеку или разным людям.

Алгоритм верификации отпечатков пальцев на основе поиска максимального пути в графе (FingerPath-алгоритм)

Вход алгоритма:

 $I=\{(x_i,y_i,\theta_i),EU_I,RC_I\}, i=\overline{1,n}$ - реализация математической модели образца отпечатка пальца, полученного со сканирующего устройства, $T=\{(x_j',y_j',\theta_j'),EU_T,RC_T\}, j=\overline{1,m}$ - реализация математической модели шаблона отпечатка пальца, взятого из базы данных.

Выход алгоритма: 30-компонентный вектор признаков:

- 12_12_Міп1 количество минуций в образце
- 12_12_Міп2 количество минуций в шаблоне
- 12_12_L максимальный путь в графе (определение графа дано ниже)
 - 12_12_S1 площадь преобразованного образца
 - 12_12_S2 площадь шаблона
- 12_12_I площадь пересечения при наложении образца на шаблон
- 12_12_corr корреляция областей пересечения при наложении образца на шаблон
- 12_12_IMin1 количество минуций образца в пересечении с шаблоном (при наложении образца на шаблон)
- 12_12_IMin2 количество минуций шаблона в пересечении с образцом при наложении образца на шаблон
 - 12_21_S1 -площадь образца
 - 12_21_S2 площадь преобразованного шаблона
- 12_21_I площадь пересечения при наложении шаблона на образце
- 12_21_corr корреляция пересечения при наложении шаблона на образец
- 12_21_IMin1 количество минуций образца в пересечении с шаблоном (при наложении на образец)
- 12_21_IMin2 количество минуций образца в пересечении с шаблоном (при наложении шаблона на образец)

Физический смысл следующих параметров аналогичен соответствующим предыдущим и получается при перестановке местами образца и шаблона:

- 21_12_Min1
- 21_12_Min2
- 21_12_L
- 21_12_S1
- 21_12_S2
- 21_12_I
- 21_12_corr
- 21_12_IMin1

- 21_12_IMin2
- 21_21_S1
- 21_21_S2
- 21_21_I
- 21_21_corr
- 21_21_IMin1
- 21_21_IMin2
- **Шаг 1.** Для шаблонов I и T строим таблицы ориентированных в конечных точках отрезков. $Table(I) = I \times I = (x_{k1}, y_{k1}, x_{k2}, y_{k2}, \theta_{k1}, \theta_{k2}), \ Table(T) = T \times T = (x'_{k1}, y'_{k1}, x'_{k2}, y'_{k2}, \theta'_{k1}, \theta'_{k2}), \ Oбозначим через <math>a_i = Table(I)(i)$ і-й отрезок (і-ю строку) в таблице Table(I), через $b_j = Table(T)(j)$ ј-й отрезок (ј-ю строку) в таблице Table(T).
- **Шаг 2.** Зададим метрические и угловые пороги: $eu_{tresh} = 15$ пикселей, и $\varepsilon_{tresh} = \frac{\pi}{9}$, $RC_{tresh} = 1$, $\varepsilon_{chain} = \frac{\pi}{9}$ (численные значения порогов были выбраны экспериментально).
- **Шаг 3.** Строим ориентированный граф G, вершины которого это пары отрезков вида (Table(I)(i), Table(T)(j)) такие, что выполнены следующие условия:

$$\left|\sqrt{(x_{i1}-x_{i2})^2+(y_{i1}-y_{i2})^2}-\sqrt{(x'_{j1}-x'_{j2})^2+(y'_{j1}-y'_{j2})^2}\right| < eu_{tresh}$$

$$\min(|\theta_{i1} - \theta'_{j1}|, 2\pi - |\theta_{i1} - \theta'_{j1}|) < \varepsilon_{thresh}$$

$$\min(|\theta_{i2} - \theta'_{i2}|, 2\pi - |\theta_{i2} - \theta'_{i2}|) < \varepsilon_{thresh}$$

Две вершины (a_i,b_j) и (a_l,b_m) графа G соединяются ребром (по направлению из (a_i,b_j) в (a_l,b_m)) тогда и только тогда, когда отрезки a_i и a_l имеют один общий конец, одновременно отрезки b_j и b_m имеют один общий конец, а угол поворота от a_i к a_l должен с точностью до ε_{chain} совпадать с углом поворота от b_j к b_m .

Для того, чтобы граф G был ациклическим, накладываем дополнительное условие: х-координаты пары отрезков с общей вершиной образуют строго возрастающую последовательность $x_1 < x_2 < x_3$,

Утверждение 1. Граф G - ациклический

Доказательство:

от противного. Пусть G- циклический граф, и в нем содержится цикл длины k. Занумеруем вершины цикла: $v_{i_1}=(a_{i_1},b_{i_1}),\ldots,v_{i_k}=(a_{i_k},b_{i_k})$. Тогда x- координата второй вершины отрезка a_{i_k} совпадает с x-координатой первой вершины отрезка a_{i_1} , что противоречит условию строгой монотонности последовательности x-координат пар отрезков.

Утверждение доказано.

Шаг 4. Будем искать в графе G путь Chain максимальной длины. Для этого:

- Проводится топологическая сортировка графа G. Дан ориентированный граф с N вершинами и M рёбрами. Требуется перенумеровать его вершины таким образом, чтобы каждое рёбро вело из вершины с меньшим номером в вершину с большим. Для решения задачи используется алгоритм обхода графа в глубину [10]. Поскольку графацикличен, то решение существует.
- 2) Для каждой вершины графа ищем максимальный путь с концом в этой вершине. Длина этого пути записывается в массив dist. В массив back записывается предпоследняя вершина этого пути.
- 3) Выбираем из всех вершин вершину с максимальным путем (поиск максимума в массиве dist) и восстанавливаем путь, в котором хранятся номера предыдущих вершин, при помощи массива back.

```
typedef std::vector<int> vec;
  typedef typename boost::graph_traits<Graph>::
     in_edge_iterator EdgeIterator;
  using boost::topological_sort;
  using boost::num_vertices;
  using boost::source;
  using boost::in_edges;
  vec reversed;
  topological_sort(g, std::back_inserter(reversed));
  const int vn = num_vertices(g);
  vec dist(vn,0);
  vec back(vn,-1);
  for (vec::reverse_iterator it = reversed.rbegin(); it
     != reversed.rend(); ++it) {
   EdgeIterator ei, ei_end;
   int t = *it;
   for (boost::tie(ei,ei_end) = in_edges(t,g); ei !=
       ei_end; ++ei) {
      int s = source(*ei,g);
      if (dist[s]+1 > dist[t]) {
        dist[t] = dist[s]+1;
        back[t] = s;
   }
  vec::iterator p = std::max_element(dist.begin(), dist.
     end());
  if (p == dist.end())
    return;
  for (int v = p-dist.begin(); v != -1; v = back[v])
   path_.push_back(v);
  std::reverse(path_.begin(),path_.end());
  res_ = *p;
```

- **Шаг 5.** Методом наименьших квадратов строим аффинное преобразование, переводящее множество точек максимального пути в первом шаблоне в множество точек максимального пути во втором шаблоне.
- **Шаг 6.** Применяем аффинное преобразование координат к множеству минуций из первого шаблона С помощью преобразования, полученного на пятом шаге, получаем образ первого

отпечатка в системе координат, связанной со вторым отпечатком, и пересекаем его с изображением второго отпечатка.

Шаг 7. При помощи масок первого и второго изображения отпечатков пальцев строим область пересечения отпечатков, находим ее площадь и площади отпечатков:

```
cv::Mat1b CompareResults::intersectionMask(
    const cv::Mat1b &mask1,
    const cv::Mat1b &mask2,
    const cv::Mat1d &t21)
{
    cv::Mat1b intersection_mask = cv::Mat::zeros(mask1.rows , mask1.cols, CV_64F);
    for (int i = 0; i < mask2.rows; ++i) {
        for (int j = 0; j < mask2.cols; ++j) {
            point z = transformPoint(t21, j, i);
            polygon s(5, z); // (z,z,z,z,z)</pre>
```

Берем окрестность Шеннона точки (крест)

```
++s[1].first;
--s[2].first;
++s[3].second;
--s[4].second;\\
```

далее для каждой точки из s выполняется следующее: если черный пиксель на второй маске при преобразовании переходит в черный пиксель первой маски, то он добавляется в маску пересечения

Шаг 8. Вычисление корреляции областей пересечения и количество минуций в пересечении для образца и для шаблона.

Шаг 9. Вычисление скоринга:

$$s_1 = \frac{2Chain}{12_12_Min1 + 12_12_Min2}$$

Замечание. На практике оказалось, что значения приведенных ниже параметров не оказывают существенное влияние на точность верификации, при этом их отсутствие существенно снижает время вычислений: 12_12_S1 – площадь преобразованного образца

- 12_12_S2 площадь шаблона
- 12_12_I площадь пересечения при наложении образца на шаблон
- 12_12_corr корреляция областей пересечения при наложении образца на шаблон
- 12_12_IMin1 количество минуций образца в пересечении с шаблоном (при наложении образца на шаблон)
- 12_12_IMin2 количество минуций шаблона в пересечении с образцом при наложении образца на шаблон
 - 12_21_S1 -площадь образца
 - 12_21_S2 площадь преобразованного шаблона
- 12_21_I площадь пересечения при наложении шаблона на образце
- 12_21_corr корреляция пересечения при наложении шаблона на образец
- 12_21_IMin1 количество минуций образца в пересечении с шаблоном (при наложении на образец)
- 12_21_IMin2 количество минуций образца в пересечении с шаблоном (при наложении шаблона на образец
- 12_21_IMin1 количество минуций образца в пересечении с шаблоном (при наложении на образец)
- 12_21_IMin2 количество минуций образца в пересечении с шаблоном (при наложении шаблона на образец
 - 21_12_S1
 - 21_12_S2
 - 21_12_I

- 21_12_corr
- 21_12_IMin1
- 21_12_IMin2
- 21_21_S1
- $21_{21}S2$
- 21_21_I
- 21_21_corr

В связи с этим, работу алгоритма можно оптимизировать, перейдя от 5-го шага сразу к 9-му.

Утверждение 2. Пусть m < n. тогда вычислительная сложность оптимизированного FingerPath-алгоритма в среднем составляет $\mathcal{O}(n^4)$ операций

Доказательство: Доказательство ведется прямым вычислением сложности алгоритма на каждом шаге:

- Шаг 1. Вычисление декартова произведения требует $\mathcal{O}(n^2)$ операций.
- Шаг 2. Инициация пороговых значений параметров требует константного времени.
- Шаг 3 Задание графа G в худшем случае (полный граф) требует $\mathcal{O}(n^4)$ на задание вершин и $\mathcal{O}(n^8)$ на ребра. Отметим, что худший случай (случай полного графа) на практике не реализуется.
- Шаг 4 Топологическая сортировка графа проводится за $\mathcal{O}(n+m)$ операций.
 - Шаг 5: Метод наименьших квадратов: $\mathcal{O}(n^3)$ операций.
 - Шаг 6. Вычисление скоринга занимает константное время.

Таким образом, общая вычислительная сложность FingerPath-алгоритма в среднем составляет $\mathcal{O}(n^4)$ операций.

Утверждение доказано.

Экспериментальные результаты

Для программной реализации алгоритма была выбрана объектно-ориентированная парадигма разработки программного

А. В. Поляков, И. М. Ковалев

обеспечения. Программная реализация алгоритма была написана Иваном Ковалевым на языке C++. Выбор языка программирования обусловлен следующими факторами:

- 1) Выделение шаблонов отпечатков пальцев производилось с помощью фреймворка NIST Biometric Image Software (NBIS), написанного на С [11];
- 2) Использования библиотеки OpenCV, включающей поддержку численных методов;
- 3) Использование библиотеки Boost для распараллеливания вычислений при обсчете базы данных отпечатков пальцев;
- 4) Было написано приложение для верификации с графическим пользовательским интерфейсом в Qt (фреймворк C++).

Характеристики используемой ЭВМ: Intel Core i5-2500 CPU @3.30 GHz 3.30GHz, 4 Гб ОЗУ, ОС Windows 7.

Был проведен эксперимент на двух базах базе отпечатков: FVC2002 DB1b (всего 80 отпечатков, 10 пальцев по 8 изображений каждого пальца), а также собственной базы данных FTDB (всего 1055 отпечатков, 211 отпечатков по 5 изображений каждого).

Было проведено 3160 сравнений на базе FVC2002 DB1b (из них 280 сравнений для своих отпечатков пальцев и 2880 – для чужих), и 555985 сравнений на базе FTDB (из них 2110 сравнений для своих отпечатков пальцев, и 553875 для чужих отпечатков пальцев).

В процессе сравнения были использованы следующие скоринги:

```
Максимальная длина цепи в графе, Chain = 12\_12\_L;
```

Корреляция, $corr = 12_12_corr$;

Стандартный скоринг, $s_1 = \frac{2Chain}{12_12_Min1+12_12_Min2}$;

Модифицированный скоринг, $s_2 = \frac{2Chain}{12_12_IMin1+12_12_IMin2};$

Удельная площадь пересечения, $Inter = \frac{12.12 I}{\max(12.12_S1,12.12_S2)}$.

	Chain	Cor	s_1	s_2	Inter
EER	0.08	0.29	0.04	0.06	0.27

Таблица 1. Значения EER на различных скорингах

Алгоритм	База данных	EER, %
Предложенный	FVC2002 DB1_b	1.7
Astr-алгоритм	FVC2002 DB1_b	3
NIST BOZORTH3	FVC2002 DB1_b	3.6
Предложенный	FTdb	4
Astr-алгоритм	FTdb	7.4
NIST BOZORTH3	FTdb	5.3

Таблица 2. Сравнение точности FingerPath-алгоритма с Astr-алгоритмом

По данным, представленным в таблице 1 было принято решение использовать в алгоритме стандартный скоринг s_1 . Скорость сравнения отпечатков пальцев методом поиска максимальной цепи в графе составила 100 отпечатков в секунду.

Результаты точности работы алгоритма и сравнение с Astrалгоритмом представлены в таблице 2. EER (equal error rate) – значение, при котором вероятность ошибки первого рода равна вероятности ошибки второго рода.

Заключение

Представленный в статье алгоритм может быть включен в качестве компоненты в состав программно-аппаратного комплекса, предназначенного для биометрической верификации личности. Отметим, что данный подход обладает большей точностью, чем Astr-алгоритм, но при этом и асимптотическая вычислительная сложность FingerPath-алгоритма выше.

Список литературы

- [1] Поляков А.В. Алгоритм сравнения отпечатков пальцев на основе структуры созвездий //Программная инженерия 2015-№ 8 с.26-31
- [2] D. Maltoni, D. Maio, A. K. Jain. Handbook of fingerprint recognition, Springer, 2003
- [3] Bazen et al. (2000). Bazen A.M., Verwaaijen G.T.B., Gerez S.H., Veelenturf L.P.J. and van der Zwaag B.J. A Correlation-Based Fingerprint Verification System // Proc. Workshop on Circuits Systems and Signal Processing (ProRISC 2000), 2000.
- [4] J. Starink, E. Backer. Finding point correspondences using simulated annealing"// Pattern Recognition, vol. 28, no. 2, pp. 231-240, 1995
- [5] George Bebis, Taisa Deaconu, Michael Georgiopoulos. Fingerprint Identification Using Delaunay Triangulation, 1999
- [6] Ito et al. (2006). Ito K., Morita A., Aoki T., Nakajima H., Kobayashi K. and Higuchi T. A Fingerprint Recognition Algorithm Combining Phase-Based Image Matching and Feature-Based Matching,// Proc. Int. Conf. on Biometrics, LNCS 3832, pp. 316–325, 2006
- [7] Список статей, посвященных верификации по отпечаткам пальцев, в системе «Google Scholar». $URL: https://scholar.google.ru/scholar?as_ylo=2014\&q=fingerprint+verification&hl=ru&as_sdt=0,5$ (дата обращения 8.04.2015 г.)
- [8] Система тестирования алгоритмов верификации «FVC- onGoing» лаборатории биометрических систем Болонского университета (Италия), URL: https://biolab.csr.unibo.it/FVCOnGoing/UI/Form/Home.aspx (дата обращения 8.04.2015 г.)

- [9] B. Dorizzi, R. Cappelli, M. Ferrara. Fingerprint and On-Line Signature Verification Competitions at ICB 2009//proc. International Conference on Biometrics (ICB), Alghero, Italy, pp.725-732, June 2009
- [10] T. Cormen, C. Leiserson, R. Rivest. Introduction to algorithms (second edition), Williams, pp. 622-632, 2005
- [11] NIST Biometric Image Software:http//www.nist.gov/itl/iad/ig/nigos.cfm