

## АЛГОРИТМЫ ОПТИМИЗАЦИИ УПАКОВОК МЕЛКОПАРТИОННЫХ КОРРЕСПОНДЕНЦИЙ В КОММУНИКАЦИОННЫХ СЕТЯХ

**Аннотация.** Рассмотрены алгоритмы решения задачи оптимизации упаковок, возникающей при сортировке и упаковке мелкопартионных грузов в контейнеры в магистральных транспортных сетях или объединении сообщений в виртуальные контейнеры в опорных сетях передачи данных. Предложена постановка задачи и обсуждаются ее особенности и подходы к решению. Проводится анализ сходимости и временной сложности ряда эвристических алгоритмов и с помощью вычислительных экспериментов исследуется их сравнительная эффективность. Экспериментально показано, что результаты решения задачи, полученные различными стратегиями оптимизации на сетях, содержащих до 500 узлов, отличаются не более чем на 2.65%.

**Ключевые слова:** магистральные коммуникационные сети, мелкопартионные потоки корреспонденций, оптимизация упаковок, эвристические алгоритмы, сходимость и временная сложность алгоритмов.

### ВВЕДЕНИЕ

В магистральных транспортных сетях и опорных сетях передачи данных с мелкопартионными потоками корреспонденций от отправителей к получателям возникает задача упаковок, сущность которой заключается в концентрации потоков грузов и информации между узлами сети. Исходящие из узлов сети мелкопартионные корреспонденции с разными адресами назначения могут объединяться одна с другой и упаковываться в общие транспортные блоки (контейнеры или виртуальные контейнеры). В результате объединения потоков уменьшается количество транспортных блоков для транспортировки корреспонденций, сокращается число направлений сортировки корреспонденций в узлах сети в другие узлы, увеличивается коэффициент загрузки транспортных блоков и транспортных средств, более продуктивно используется высокая пропускная способность магистральных каналов связи. В то же время в отдельных узлах сети возникают транзитные потоки мелкопартионных корреспонденций, что приводит к увеличению общей стоимости обработки потоков в сети и увеличению времени доставки корреспонденций получателю.

В настоящей статье предлагаются алгоритмы для решения практических задач упаковок с функциями затрат на обработку и транспортировку мелкопартионных корреспонденций, которые основаны на дискретном аналоге метода локального спуска, когда окрестности метрического пространства допустимых решений выбираются из эвристических (интуитивных) соображений с учетом специфики структур данных и особенностей решаемой задачи. Обсуждаются вопросы сходимости и временной сложности алгоритмов, а также на численных примерах исследуется их сравнительная вычислительная эффективность.

### ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Пусть  $G(N, E)$  — неориентированная магистральная сеть с множеством узлов  $N$ ,  $n = |N|$ , и множеством дуг  $E$ ,  $e = |E|$ ,  $|\cdot|$  — знак мощности множества. Задано множество корреспонденций, каждая из которых характеризуется узлом отправления  $i$ , узлом назначения  $j$  и объемом корреспонденции  $a_{ij} \in \mathbb{Z}^+$ ,  $i, j = \overline{1, n}$ . Все корреспонденции должны транспортироваться по сети

в некоторых транспортных блоках фиксированной емкости  $\omega \in \mathbb{Z}^+$ . Величины  $a_{ij}$ ,  $i=1, n$ , определяют внутриузловые объемы на обработку корреспонденций, которые в транспортные блоки не упаковываются и по сети не транспортируются. Все корреспонденции однородны (одного типа), при транспортировке могут объединяться в различных узлах и упаковываться в транспортные блоки только целиком, т.е. запрещается их разветвление (расщепление, дробление на части) и транспортировка по нескольким путям. Пусть объемы корреспонденций заданы исходной матрицей требований  $A = \|a_{ij}\|_{n \times n}$ ,  $a_{ij} \in \{1, \dots, \omega, \dots, a_{\max}\}$ ,  $i, j = 1, n$ , в которой строки соответствуют узлам отправления, а столбцы — узлам назначения, и имеется некоторая преобразованная матрица  $X = \|x_{ij}\|_{n \times n}$ , элементы которой являются целочисленными искомыми переменными задачи упаковок.

Требуется найти минимум функции

$$\sum_{ij \in S} C_{\text{tr}}^{ij}(u_{ij}, d_{ij}) + \sum_{i=1}^n C_{\text{sort}}^i(x_i, q_i) + \sum_{i=1}^n C_{\text{load}}^i(u_i) \quad (1)$$

при ограничениях

$$\sum_{j=1}^n x_{ij} - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} = \sum_{j=1}^n x_{ji} - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ji}, \quad i = \overline{1, n}, \quad (2)$$

$$\sum_{j=1}^n x_{ij} - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} \leq h_i, \quad i = \overline{1, n}, \quad (3)$$

$$0 \leq x_{ij} \leq \left\lceil \frac{a_{ij}}{\omega} \right\rceil \omega \quad \forall ij \in S, \quad (4)$$

где  $S$  — множество пар индексов  $ij$  корреспонденций, определенное на декартовом произведении  $n \times n$ ;  $x_{ij} = a_{ij} + \sum_{rs}^* a_{rs}$ , если корреспонденция  $a_{ij}$  не объединялась ни с какой другой корреспонденцией ( $\{a_{rs}^*\}$  — множество корреспонденций, объединенных с корреспонденцией  $a_{ij}$ ), и  $x_{ij} = 0$ , если корреспонденция  $a_{ij}$  объединялась с какой-либо другой корреспонденцией или  $i = j$ ;

$C_{\text{tr}}^{ij}(u_{ij}, d_{ij})$  — нелинейная функция транспортных затрат, зависящая от количества транспортных блоков  $u_{ij} = \left\lceil \frac{x_{ij}}{\omega} \right\rceil$  ( $\lceil x \rceil$  — наименьшее целое, большее

или равное  $x$ ) и длины  $d_{ij}$  — пути их транспортировки между узлами  $i$  и  $j$ ;

$C_{\text{sort}}^i(x_i, q_i)$  — нелинейная функция затрат от суммарного объема  $x_i = a_{ii} + \sum_{j=1, j \neq i}^n (a_{ij} + a_{ji}) + \sum_{j=1}^n x_{ij} - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij}$  и количества направлений сортировки

$q_i = q_{in}^i + \sum_{j=1}^n \delta_{ij}$  мелкопартионных корреспонденций, обрабатываемых в узле  $i$

( $\delta_{ij} = 1$ , если  $x_{ij} \neq 0$ , и  $\delta_{ij} = 0$ , если  $x_{ij} = 0$ , а  $q_{in}^i$  определяет заданное количество направлений сортировки для обработки корреспонденций  $a_{ii}$ ,  $i = \overline{1, n}$ );  $C_{\text{load}}^i(u_i)$  — нелинейная функция затрат от суммарного количества транспорт-

ных блоков  $u_i = \sum_{j=1}^n (u_{ij} + u_{ji})$ , обрабатываемых в узле  $i$ ;  $h_i$ ,  $i = \overline{1, n}$ , — максимальная пропускная способность  $i$ -го узла по обработке транзитных мелкопартионных корреспонденций.

При решении задачи также учитываются ограничения на время доставки  $t_{ij} \leq T_{ij} \forall ij \in S$  и число транзитных объединений  $v_{ij} \leq v_{\max} \forall ij \in S$  мелкопартионных корреспонденций при их транспортировке из узлов отправления в узлы назначения, где  $T_{ij}$  и  $v_{\max}$  — соответственно заданное время доставки мелкопартионных корреспонденций получателю и максимально допустимое число транзитных объединений корреспонденций.

Первая составляющая функции (1) определяет транспортные затраты, вторая — затраты на сортировку, а третья — затраты на обработку транспортных блоков. Выражения (2), (3) и (4) представляют условия баланса, ограничения на пропускные способности узлов и значения переменных  $x_{ij}$ .

#### НЕКОТОРЫЕ ПРАКТИЧЕСКИЕ АСПЕКТЫ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧ

В транспортных сетях мелкопартионные грузы, как правило, перевозятся в контейнерах, на поддонах, в пленочной или другой упаковке и т.п. Это связано с рядом факторов, наиболее важными из которых являются сохранность грузов, возможность их автоматизированной и механизированной обработки, хранение на открытых площадках, упрощение обработки сопроводительной документации и пр. Перед транспортировкой мелкопартионные грузы в узлах транспортной сети рассортируются по адресам их доставки в сортировочных центрах, оснащенных высокопроизводительными автоматизированными сортировочными системами. Технологический процесс сортировки заключается в следующем. Грузы из общего накопителя или накопителей поступают на линии сортировки, в начале которых установлены считыватели штрих-кодов или другие более современные устройства распознавания адреса груза и сопроводительной информации о нем. В соответствии с расшифрованной информацией груз направляется в нужный адресный накопитель. Количество адресных накопителей соответствует количеству направлений сортировки грузов. В сетях передачи данных также выполняются подобные технологические операции сортировки информационных потоков. Современные опорные сети передачи данных с волоконно-оптическими линиями связи и технологиями спектрального уплотнения каналов WDM, DWDM, HDWDM (wavelength-division multiplexing, dense WDM, high dense WDM) позволяют мультиплексировать от 16 до 64 и более спектральных каналов в одной линии связи и передавать объемы информации до 27 Тбит/с ( $1\text{Тбит} = 10^{12}$  бит) и более. В таких сетях в роли «сортировочной машины» выступают мультиплексоры, которые объединяют отдельные информационные потоки в виртуальные контейнеры.

При практическом проектировании и анализе коммуникационных сетей должны использоваться реальные стоимостные показатели, например среднегодовые приведенные затраты на обработку и транспортировку потоков. На практике существует множество различных функций, используемых для расчета затрат на функционирование сети. По мере организационно-технического совершенствования сети эти функции постоянно подвергаются изменениям и уточнениям. В каждом случае определение адекватных функций затрат является сложной задачей, которая должна быть решена отдельно перед проведением численного моделирования. Очевидно, что при решении задач оптимизации в целевую функцию должны быть включены только наиболее важные составляющие затрат, зависящие от искомых переменных. В сформулированной задаче предполагается использование во всех составляющих целевой функции капитальных и эксплуатационных затрат, приведенных к сопоставимому виду.

Как правило, в математических моделях, описывающих процессы обработки и транспортировки потоков, затраты связывают с величиной потока по дугам сети или путям передачи потока. Для сетей передачи данных, где дуги ассоциируются с каналами связи, такие постановки оказываются достаточно приемлемыми. В случае транспортных сетей намного сложнее адекватно определить стоимостные функции, например  $C_{\text{tr}}^{ij}(u_{ij}, d_{ij})$ , а значит, и получить в результате решения задачи достоверный ответ. Представление потоковых задач в виде задач линейного программирования со стоимостными коэффициентами вообще может оказаться абсурдным с практической точки зрения. По-видимому, в реальных задачах нужно рассчитывать транспортные затраты по маршрутам транспортных средств, т.е. связывать объемы и пути распределения потоков с множеством искомых «оптимальных» маршрутов [1]. Для каждого определенного в результате решения маршрута, зная его характеристики (длину, грузоподъемность и тип транспортного средства и пр.), легко рассчитать среднегодовые приведенные затраты для каждого маршрута и получить более достоверную оценку транспортных затрат для всей сети перевозок. «Маршрутный» подход приемлем и для сетей передачи данных, так как каждый маршрут — это либо ориентированная дуга, либо последовательность таких дуг (скоммутированные каналы). В задаче (1)–(4) не вводятся маршрутные функции затрат, поскольку она является одной из первых подзадач обобщенной задачи обработки, распределения и маршрутизации мелкопартионных корреспонденций [2]. При ее решении рассчитывается только ориентировочная оценка транспортных затрат и нижняя граница затрат на обработку транспортных блоков. Поэтому  $C_{\text{tr}}^{ij}(u_{ij}, d_{ij})$  может быть принята как функция удельной стоимости транспортировки потока величины  $u_{ij}$  на расстояние  $d_{ij}$  от грузоподъемности транспортного средства или пропускной способности канала связи, задаваемой в виде параметра  $w_\xi \in \{w_1, w_2, \dots, w_\alpha\}$ ,  $\xi = 1, \alpha$ . Например, можно считать, что  $C_{\text{tr}}^{ij}(u_{ij}, d_{ij}) = u_{ij} (k_1^\xi + k_2^\xi d_{ij}) / w_\xi \quad \forall ij \in S$ , где  $k_1^\xi, k_2^\xi$  — заданные коэффициенты. Учитывая, что функции  $C_{\text{sort}}^i$  и  $C_{\text{load}}^i$  должны отражать реальные затраты, при моделировании задачи необходимо так подобрать значения  $k_1^\xi, k_2^\xi, w_\xi$ , чтобы транспортные затраты были соизмеримы с затратами на сортировку мелкопартионных корреспонденций и обработку транспортных блоков в узлах сети, т.е. чтобы порядок величины транспортных затрат был близок к фактическим. Реальные транспортные затраты и затраты на обработку транспортных блоков рассчитываются при решении задачи распределения и маршрутизации потоков [1].

Еще одной особенностью рассматриваемой модели являются ограничения  $t_{ij} \leq T_{ij}$  на время доставки мелкопартионных корреспонденций конечным получателям и ограничения  $v_{ij} \leq v_{\max}$  на максимально допустимое число объединений корреспонденций с другими корреспонденциями. При решении задачи (1)–(4) рассчитываются только предварительные значения  $t_{ij}$ , так как до решения задачи распределения и маршрутизации потоков транспортных блоков неизвестны фактические пути следования мелкопартионных корреспонденций от отправителей к получателям.

#### АЛГОРИТМЫ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧИ

В общем случае целевая функция (1) является невыпуклой и многоэкстремальной. Целочисленность переменных задачи и наличие ограничений

$t_{ij} \leq T_{ij}$ ,  $v_{ij} \leq v_{\max}$   $\forall ij \in S$  приводит к необходимости поиска и разработки комбинаторных приближенных методов, использующих специфику структуры задачи, эвристические приемы и интерактивный режим поиска решения. Из постановки задачи (1)–(4) следует, что можно выписать начальное допустимое решение:  $X = A$ , где  $a_{ii}$ ,  $i=1, n$ , заменены нулями. Пусть в процессе решения задачи над элементами  $x_{ik}, x_{kj}, x_{ij} \neq 0$ ,  $k, i, j = \overline{1, n}$ ,  $k \neq i \neq j$ , матрицы  $X$  могут итеративно выполнять следующие фиксированные операции:

$$x_{ik} \leftarrow x_{ik} + x_{ij}, \quad x_{kj} \leftarrow x_{kj} + x_{ij}, \quad c_{ij} \leftarrow k, \quad y_k \leftarrow y_k + x_{ij}, \quad x_{ij} \leftarrow 0, \quad (5)$$

где символ  $\leftarrow$  обозначает операцию присваивания;  $k$  — номер узла, в котором выполняется объединение корреспонденции  $x_{ij}$ ;  $c_{ij}$  — элементы справочной матрицы объединения корреспонденций  $C = \|c_{ij}\|_{n \times n}$ ;  $y_k$  — элементы вектора сумм транзитных корреспонденций  $Y = \|y_k\|$ ,  $k = \overline{1, n}$ . Элементы матрицы  $C$  определяются так:

$$c_{ij} = \begin{cases} k, & \text{если корреспонденция } x_{ij} \text{ объединяется с корреспонденцией } x_{ik}, \\ i, & \text{если корреспонденция } x_{ij} \text{ не объединяется} \\ & \text{ни с какой другой корреспонденцией,} \\ 0, & \text{если } i = j. \end{cases} \quad (6)$$

С помощью матрицы  $C$  и алгоритмов, приведенных в [3], можно определить последовательность  $\Omega_{ij} = \{(i, k_1), (k_1, k_2), \dots, (k_m, j)\}$  с промежуточными узлами  $\{k_1, k_2, \dots, k_m\}$  ( $v_{ij} = |\{k_1, k_2, \dots, k_m\}|$ ), в которых выполнялось объединение каждой корреспонденции  $a_{ij}$ , а также найти множество других корреспонденций  $\{a_{rs}^*\}$ , которые уже были объединены с  $a_{ij}$  на предыдущих итерациях.

Предположим, что известна справочная матрица путей транспортировки потоков транспортных блоков  $C^* = \|c_{ij}^*\|_{n \times n}$ , полученная при построении кратчайших путей в сети  $G$  по ступенчатому критерию — минимум транзитных узлов на пути следования потока, минимум длины пути [4]. Элементы матрицы  $C^*$  определяются так:

$$c_{ij}^* = \begin{cases} 0, & \text{если } i = j, \\ k, & \text{если } u_{ij} \text{ следует в узел } j \text{ с перегрузкой в узле } k, \\ i, & \text{если } u_{ij} \text{ следует в узел } j \text{ без перегрузки.} \end{cases}$$

Отметим, что кратчайшие пути, построенные от узла  $i$ , представляют собой дерево с корнем в  $i$ , которое может быть однозначно описано строкой справочной матрицы  $C^*$ , а  $k$  является предпоследним узлом на кратчайшем пути от  $i$  до  $j$ . Поэтому с помощью этой матрицы легко определить число транзитных узлов на пути следования любого потока. Известна также матрица длин построенных путей  $D = \|d_{ij}\|_{n \times n}$ . Матрицы  $C^*$  и  $D$  используются при расчете значений функции  $C_{\text{tr}}^{ij}(u_{ij}, d_{ij})$ . Пусть  $t_a$  — заданное время на сортировку мелкопартионных корреспонденций в узле,  $t_b$  — среднее время на транзитную перегрузку или перекоммутацию транспортных блоков,  $V_{av}$  — средняя скорость движения транспортных средств (км/час) или скорость распространения сигнала по каналам связи (км/с). Требуется рассчитать значения  $t_{ij}$ . Для предварительной оценки времени доставки достаточно использовать справочную матрицу объединения корреспонденций  $C = \|c_{ij}\|_{n \times n}$  и матрицы  $C^*$  и  $D$ . При-

ведем формулу для расчета  $t_{ij} \forall ij \in S, i \neq j$ :

$$t_{ij} = \begin{cases} 2t_a + d_{ij} / (V_{av}\theta) + \psi_{ij} t_b, & \text{если } c_{ij} = i, \\ t_a (\nu_{ij} + 2) + \sum_{\xi\eta \in \Omega_{ij}} (d_{\xi\eta} / (V_{av}\theta) + \psi_{\xi\eta} t_b), & \text{если } c_{ij} \neq i, \end{cases} \quad (7)$$

где  $\psi_{\xi\eta}$  — число транзитных перегрузок  $u_{ij}$  на участке  $(\xi, \eta)$ ;  $\theta$  — коэффициент нормирования времени (для транспортных сетей  $\theta = 24$  ч, для сетей передачи данных  $\theta = 1$ ).

В [5] приведены результаты экспериментального исследования двух простых алгоритмов упаковок при изменении границ для начальных значений  $\text{MIN} \leq (x_{ij} = a_{ij}) \leq \text{MAX}$  при фиксированном  $\omega$ . В настоящей статье, как и в [5], рассматриваются три возможных случая при выполнении преобразования (5) для значения  $\Delta_{ij,k}^u = u_{ik} + u_{kj} + u_{ij} - (u'_{ik} + u'_{kj})$  при  $\Delta_{ij,k}^u < 0$ ,  $\Delta_{ij,k}^u = 0$  и  $\Delta_{ij,k}^u = 1$ , где

$$u_{ik} = \left\lceil \frac{x_{ik}}{\omega} \right\rceil, \quad u_{kj} = \left\lceil \frac{x_{kj}}{\omega} \right\rceil, \quad u_{ij} = \left\lceil \frac{x_{ij}}{\omega} \right\rceil, \quad u'_{ik} = \left\lceil \frac{x_{ik} + x_{ij}}{\omega} \right\rceil, \quad u'_{kj} = \left\lceil \frac{x_{kj} + x_{ij}}{\omega} \right\rceil.$$

Показано, что для большинства интервалов изменения значений  $a_{ij}$  лучшие решения могут быть получены при строгом соблюдении ограничений (4) и их ослаблении, т.е. при  $\Delta_{ij,k}^u > 0$  и  $\Delta_{ij,k}^u \geq 0$ .

Для описания алгоритма введем следующие обозначения. Пусть

$$\begin{aligned} \Delta F_{ij}^- (k) &= \sum_{ij \in \{ik, kj, ij\}} C_{\text{tr}}^{ij}(u_{ij}, d_{ij}) + \sum_{i \in \{i, k\}} C_{\text{sort}}^i(x_i, q_i) + \sum_{i \in \{i, k, j\}} C_{\text{load}}^i(u_i), \\ u_i &= \sum_{l=1}^n (u_{il} + u_{lj}); \\ \Delta F_{ij}^+ (k) &= \sum_{ij \in \{ik, kj\}} C_{\text{tr}}^{ij}(u'_{ij}, d_{ij}) + C_{\text{sort}}^i(x_i, q_i - 1) + C_{\text{sort}}^k(x_k + x_{ij}, q_k) + \sum_{i \in \{i, k, j\}} C_{\text{load}}^i(u'_i), \end{aligned}$$

$u'_i = \sum_{l=1}^n (u'_{il} + u'_{li})$ ,  $u'_{ij} = 0$ ;  $k \in K$ ,  $K$  — множество узлов-претендентов, через которые может быть выполнено объединение корреспонденции  $x_{ij}$  без нарушения ограничений (3) и  $t_{ij} \leq T_{ij}$ ,  $\nu_{ij} \leq \nu_{\max}$ . Для возможности «прорыва» из точек локального минимума в другие точки минимума во множество  $K$  можно включать узлы, для которых  $\Delta_{ij,k}^u \geq 0$ .

Приведем общую схему алгоритма. Знаки  $\wedge$  и  $\vee$  соответственно означают операции конъюнкции и дизъюнкции. Знаком  $***$  отделяются комментарии.

### Алгоритм optрас1

1. С помощью алгоритма [4] для заданных длин дуг сети  $G$  построить для всех корреспонденций кратчайшие пути по ступенчатому критерию — минимум транзитных узлов в пути, минимум длины пути и получить матрицы  $C^*$  и  $D$ .
2. Рассчитать полные затраты  $ZP$  (значение функции (1)) до оптимизации.  $DELF \leftarrow ZP$ .
3. Выбрать значение  $\nu_{\max}$ ;  $\nu \leftarrow 1$ ;  $ZMIN \leftarrow \infty$ .
4. Ввести исходную матрицу  $A$ ;  $X \leftarrow A$ ; установить  $c_{ij} \leftarrow i \forall i \neq j$  и  $x_{ii} \leftarrow 0$ ,  $c_{ii} \leftarrow 0$ ,  $i, j = 1, n$ .  $***$   $c_{ij}$  — элементы справочной матрицы объединения корреспонденций (6).

5. Матрицы  $\Lambda \leftarrow 0$ ,  $B \leftarrow 1$ ;  $b_{ii} \leftarrow 0$ ,  $i = \overline{1, n}$ ;  $C_1 \leftarrow 0$ . \*\*\*  $\Lambda = \|\Delta_{ij}\|_{n \times n}$ ,  $B = \|b_{ij}\|_{n \times n}$  — рабочие матрицы,  $C_1$  — счетчик входов в пп. 6–20.
6. Для  $\{i | i = \overline{1, n}\}$  выполнить пп. 7–11.
7. Для  $\{j | j = \overline{1, n}\}$  выполнить пп. 8–10.
8. Если  $i \neq j \wedge b_{ij} = 1 \wedge x_{ij} \neq 0$ , то  $k \leftarrow i$ , перейти к п. 9, иначе перейти к п. 10.
9. Найти множество  $K$  узлов-претендентов, с помощью которых может быть выполнено объединение корреспонденции  $x_{ij}$  без нарушения ограничений (3),  $\Delta_{ij, k}^u \geq 0$  и ограничений  $t_{ij} \leq T_{ij}$ ,  $v_{ij} \leq v$ ,  $t_{rs} \leq T_{rs}$ ,  $v_{rs} \leq v$  для  $a_{ij}$  и множества корреспонденций  $\{a_{rs}^*\}$ , уже объединенных с  $a_{ij}$ ;  $\Delta_{ij} \leftarrow \max_{k \in K} (\Delta F_{ij}^- (k) - \Delta F_{ij}^+ (k))$ ,
- $$c_{ij} \leftarrow \arg \max_{k \in K} (\Delta F_{ij}^- (k) - \Delta F_{ij}^+ (k)).$$
10. Перейти к п. 7. \*\*\* Конец цикла по  $j$ .
11. Перейти к п. 6. \*\*\* Конец цикла по  $i$ .
12. Найти  $\Delta_{ij}^{\max} = \max_{ij \in S} \Delta_{ij}$ . Если  $\Delta_{ij}^{\max} > 0$ , то  $k \leftarrow c_{ij}$ , перейти к п. 13, иначе перейти к п. 21.
13. Выполнить преобразование  $x_{ik} \leftarrow x_{ik} + x_{ij}$ ,  $x_{kj} \leftarrow x_{kj} + x_{ij}$ ,  $y_k \leftarrow y_k + x_{ij}$ ,  $x_{ij} \leftarrow 0$ ,  $\Delta_{ij} \leftarrow 0$ .
14. Матрица  $B \leftarrow 0$ . Для  $\{l | l = \overline{1, n}\}$  выполнить  $b_{lk} \leftarrow 1$ ;  $b_{kl} \leftarrow 1$ ;  $b_{lj} \leftarrow 1$ ;  $b_{jl} \leftarrow 1$ ;  $b_{il} \leftarrow 1$ ;  $b_{li} \leftarrow 1$ .
15. Для  $\{l | l = \overline{1, n}\}$  выполнить пп. 16–19.
16. Для  $\{m | m = \overline{1, n}\}$  выполнить пп. 17–18.
17. Если  $c_{lm} = i \vee c_{lm} = k \vee c_{lm} = j$ , то  $b_{lm} \leftarrow 1$ , иначе перейти к п. 18.
18. Перейти к п. 16. \*\*\* Конец цикла по  $m$ .
19. Перейти к п. 15. \*\*\* Конец цикла по  $l$ .
20.  $C_1 \leftarrow C_1 + 1$ . Перейти к п. 6.
21. По формуле (7) рассчитать время доставки  $t_{ij} \quad \forall ij \in S$ . \*\*\* Временная сложность  $O(3n^2)$ .
22. Рассчитать полные затраты  $ZP$  (значение функции (1)) после оптимизации;  $DELF1 \leftarrow DELF$ ;  $DELF \leftarrow DELF - ZP$ . \*\*\* Временная сложность  $O(n^2)$ .
23. Если  $DELF > 0$ , то перейти к п. 24, иначе к п. 29.
24. Если  $ZP < ZMIN$ , то перейти к п. 25, иначе к п. 26.
25.  $ZMIN \leftarrow ZP$ ;  $ZSTOP \leftarrow ZP$ ;  $v_{\text{opt}} \leftarrow v$ ;  $v \leftarrow v + 1$ . Если  $v > v_{\text{max}}$ , то перейти к п. 30, иначе перейти к п. 4.
26. Найден локальный минимум  $ZMIN$  при значении  $v_{\text{opt}}$ . Если  $v = v_{\text{opt}}$ , то перейти к п. 30, иначе перейти к п. 27.
27. Если  $ZSTOP \neq ZP$ , то перейти к п. 28, иначе к п. 30.
28.  $ZSTOP \leftarrow ZP$ ;  $v \leftarrow v + 1$ . Если  $v > v_{\text{max}}$ , то перейти к п. 30, иначе перейти к п. 4.
29. Если  $v = 1$ , то найден локальный минимум  $DELF1$  при значении  $v_{\text{opt}} = v - 1$ , иначе найден локальный минимум  $ZMIN$  при значении  $v_{\text{opt}}$ .
30. Конец алгоритма.
- В алгоритме п. 5  $\Lambda = \|\Delta_{ij}\|_{n \times n}$  — рабочая матрица для значений  $\Delta_{ij} = \Delta F_{ij}^- (k) - \Delta F_{ij}^+ (k)$ , а  $B = \|b_{ij}\|_{n \times n}$  используется для ограничения пересчета оценок в  $\Lambda$ , так как после преобразования  $x_{ij}$  оценки в  $\Lambda$  должны быть пересчитаны только для множества корреспонденций  $\{x_{rs}\}$ , для которых полученные

оценки были связаны с преобразованной корреспонденцией  $x_{ij}$ . В п. 9  $\forall x_{ij}, ij \in S$ , выбирается наилучшая оценка  $\Delta_{ij}$  на множестве  $K$ , а в п. 12 определяется корреспонденция  $x_{ij}$ , подлежащая преобразованию. Если  $\Delta_{ij} = 0 \forall ij \in S$ , то выполняется выход из внешнего цикла пп. 6–20 и оптимизация для текущего значения  $\nu$  завершена. В противном случае выполняется преобразование  $x_{ij}$  при  $\Delta_{ij}^{\max} = \max_{ij \in S} \Delta_{ij}$  (п. 13), пересчитываются оценки в  $\Lambda$  (пп. 14–19), на единицу увеличивается счетчик  $C_1$  и осуществляется переход на начало внешнего цикла пп. 6–20. В пп. 21–29 определяются результаты оптимизации для текущего значения  $\nu$  и проверяются условия останова алгоритма. В случае нахождения локального минимума выводится его значение. Алгоритм заканчивает работу, если  $\nu > \nu_{\max}$  или  $ZSTOP = ZP$ , т.е. когда значение целевой функции перестает изменяться. Если эти условия не выполняются, алгоритм продолжает работу, начиная с п. 4, для нового значения  $\nu \leftarrow \nu + 1$ .

Приведенный алгоритм аналогичен алгоритму метода вектора спада И.В. Сергиенко [6]. В данном случае радиус окрестности в алгоритме метода вектора спада — это нарастающие значения  $\nu \leftarrow \nu + 1$ , а действительные значения вектора спада — это значения  $\Delta_{ij}$  матрицы  $\Lambda$ . Если  $\Delta_{ij} = 0 \forall ij \in S$ , то выполняется переход на увеличение  $\nu \leftarrow \nu + 1$  до тех пор, пока  $\nu \leq \nu_{\max}$  или  $ZSTOP \neq ZP$ .

Пусть  $F_0$  — значение функции (1) до оптимизации (т.е. значение (1) при  $X = A$ ).

**Теорема.** Если множество  $M$  допустимых решений задачи (1)–(4), определяемых ограничениями (3), (4) и  $t_{ij} \leq T_{ij}$ ,  $\nu_{ij} \leq \nu_{\max}$ , не пусто, то с помощью алгоритма optras1 в худшем случае за асимптотическое время  $O(Cn^5)$  будет получено некоторое текущее решение  $F_\nu < F_0$  или найден локальный минимум  $F_{\min}$  функции (1).

**Доказательство.** Функция (1) ограничена сверху значением  $F_0$ , и при  $M = \emptyset$  это значение является решением задачи. Функция (1) ограничена также и снизу, поскольку при итеративном выполнении преобразований (5) при условии  $\Delta_{ij,k}^u > 0$  или  $\Delta_{ij,k}^u \geq 0$  и даже полном ослаблении ограничений (3) и  $t_{ij} \leq T_{ij}$ ,  $\nu_{ij} \leq \nu_{\max}$  (т.е. при  $h_i = \infty$ ,  $i = \overline{1, n}$ ;  $T_{ij} = \infty$ ,  $ij \in S$ ;  $\nu_{\max} = \infty$ ) будет достигнуто то состояние, когда дальнейшее выполнение преобразования (5) для элементов матрицы  $X$  не может привести к уменьшению количества транспортных блоков. Во вложенных циклах по  $i$  и  $j$  (пп. 6–11) для каждой корреспонденции  $x_{ij}$  определяется множество  $K$  (п. 9) и по мощности этого множества выбирается максимальная оценка  $\Delta_{ij} = \max_{k \in K} (\Delta F_{ij}^-(k) - \Delta F_{ij}^+(k))$ . Трудоемкость определения  $K$  и выбора  $\Delta_{ij}$  составляет  $O(C_2 n)$ , где  $C_2$  — некоторая константа, максимальное значение которой зависит от  $|\{a_{rs}^*\}|$  и числа рекурсий алгоритмов [3] для нахождения  $\{a_{rs}^*\}$  и проверки ограничений  $t_{rs} \leq T_{rs}$  и  $\nu_{rs} \leq \nu$ . Поэтому выполнение действий в пп. 6–11 потребует порядка  $O(C_2 n^3)$  времени. Операции в пп. 12, 14–19 имеют сложность порядка  $O(2n^2 + n)$ , поэтому сложность выполнения пп. 6–19 составит  $O(C_2 n^3 + 2n^2 + n)$ . На выполнение пп. 6–20 потребуется  $O(C_1 C_2 n^3 + 2C_1 n^2 + C_1 n)$  времени для каждого значения  $\nu = 1, \dots, \nu_{\max}$ . Внешний цикл в пп. 6–20 конечен, так как при заданных или незаданных значениях  $h_i$  и  $T_{ij}$  и текущем значении  $\nu$  все элементы матрицы  $\Lambda$  в итоге получат нулевые значения, т.е. все  $x_{ij}$  будут преобразованы и определится текущее значение  $F_\nu$ .

Внешний цикл по  $\nu = 1, \dots, \nu_{\max}$  (пп. 4–30) также конечен, что обеспечивается в пп. 23–28. Таким образом, в последовательности получаемых решений  $F_1, F_2, \dots, F_{\nu_{\max}}$  возможны следующие случаи:

- 1)  $F_1 > F_2 > \dots > F_{\nu_{\max}}$ , т.е. значения функции цели монотонно уменьшаются и значение  $F_{\nu_{\max}}$  является лучшим текущим решением;
- 2)  $F_1 > F_2 > \dots > F_{\xi-1} > F_{\xi} = F_{\xi+1}, \xi + 1 \leq \nu_{\max}$ , т.е. при  $\xi$  найден локальный минимум  $F_{\xi} = F_{\min}$ ;
- 3) последовательность  $F_1, F_2, \dots, F_{\nu_{\max}}$  не монотонна; тогда алгоритм среди нескольких локальных минимумов (пп. 23–28) выберет наилучший при значении  $\nu = \nu_{\text{opt}}$ .

Во всех случаях останов алгоритма во внешнем цикле по  $\nu$  гарантирован, поскольку в итоге будет выполнено одно из условий:  $\nu > \nu_{\max}$  или  $ZSTOP = ZP$ .

Общее время работы алгоритма с учетом операций в пп. 21 и 22 в худшем случае составит  $O(\nu_{\max}[C_1 C_2 n^3 + 2C_1 n^2 + C_1 n] + 4n^2)$ . Величина  $C_1$  существенно зависит от границ изменения значений  $a_{ij}$  по сравнению со значением  $\omega$ , а также от области допустимых решений, определяемой ограничениями на  $h_i$  и  $T_{ij}$ . Значение  $C_1$  может быть достаточно большим по сравнению со значением  $\nu_{\max} C_2$  и достигать  $(n^2 - n)$ . Таким образом, в асимптотике время работы алгоритма не лучше, чем  $O(Cn^5)$ , где  $C = \nu_{\max} C_2$ .

Теорема доказана.

Учитывая большую сложность приведенного алгоритма для решения задачи (1)–(4), в работе [7] предложены ограниченный вариант алгоритма optras1 — optras2 и ряд эвристических алгоритмов, разработка которых обоснована тем, что для реальных коммуникационных сетей сложно определить функции  $C_{\text{tr}}^{ij}$ ,  $C_{\text{sort}}^i$  и  $C_{\text{load}}^i$ , достаточно адекватно характеризующие затраты на процессы транспортировки и обработки потоков корреспонденций. Эвристические алгоритмы (optras3, optras4 и optras5) ориентированы на максимальное сокращение транспортных блоков в сети и не используют в своей работе функций затрат. Однако полученное с помощью этих алгоритмов решение задачи по-прежнему оценивается. Для оценки выполняется расчет по заданным конкретным функциям годовых приведенных затрат.

Алгоритм optras2 отличается от optras1 ограниченным выбором узлов во множество  $K$ , в которое включаются только узлы, находящиеся на кратчайших путях, определяемых из справочной матрицы путей транспортировки потоков транспортных блоков  $C^*$ . Поэтому временная сложность действий в п. 9 может быть понижена до  $O(C_2 n_{av})$ , где  $n_{av}$  — среднее число транзитных узлов в пути от  $i$  до  $j$  в сети  $G$  и общая оценка будет не лучше  $O(Cn^4 n_{av})$ .

В алгоритмах optras3 и optras4 выбор  $x_{ij}$  из  $X$  происходит в двойном цикле по  $i$  и  $j$  из условия  $ij \leftarrow \arg \min_{i, j=1, n} x_{ij}$  до тех пор, пока возможны преобразования (5), а в качестве  $k$  выбирается первый узел из полного или ограниченного множества  $K$ , если для  $k$  выполняются ограничения (3),  $\Delta_{ij, k}^u \geq 0$  и ограничения  $t_{ij} \leq T_{ij}$ ,

$v_{ij} \leq \nu$ ,  $t_{rs} \leq T_{rs}$ ,  $v_{rs} \leq \nu$  для  $a_{ij}$  и множества корреспонденций  $\{a_{rs}^*\}$ , уже объединенных с  $a_{ij}$ . Временная сложность алгоритмов optras3 и optras4 соответственно составляет  $O(\nu_{\max}[C_1(n^2 + C_2 n) + 4n^2])$  и  $O(\nu_{\max}[C_1(n^2 + C_2 n_{av}) + 4n^2])$ , а так как для этих алгоритмов  $C_1 = n^2 - n$ , окончательно получаем  $O(\nu_{\max}[(n^4 + C_2 n^3 - n^3 - C_2 n^2) + 4n^2])$  и  $O(\nu_{\max}[(n^4 + C_2 n^2 n_{av} - n^3 - C_2 n n_{av}) + 4n^2])$ .

Алгоритм ортрас5 отличается от алгоритмов ортрас3 и ортрас4 тем, что первоначально элементы матрицы  $X$  (когда  $X$  совпадает с  $A$ ) сортируются по неубыванию их значений алгоритмом «карманной» (bucket sort) сортировки с построением вектора указателей на однонаправленные линейные списки элементов  $x_{ij}$  с одинаковым значением. Длина вектора указателей определяется максимальным значением  $C_L = \lceil a_{\max} / \omega \rceil \omega$  в  $X$ . Индекс указателя в векторе указателей равен значению  $x_{ij}$ , а сам указатель содержит ссылку на первый элемент списка. Каждый элемент в списке содержит ссылку на следующий элемент и индексы  $i$  и  $j$  корреспонденции  $x_{ij}$ . Первоначально индексы корреспонденций в списках упорядочены в соответствии с просмотром элементов матрицы  $X$  слева направо и сверху вниз. В процессе работы алгоритма для изменяемых значений  $x_{ik}$  и  $x_{kj}$  эти списки динамически корректируются; этим поддерживается постоянное упорядочение. Выбор  $x_{ij}$  для выполнения преобразования (5) проводится в основном цикле по длине вектора указателей  $C_L$  в порядке возрастания значений  $x_{ij}$ . Узел  $k$  выбирается из ограниченного множества так же, как и в алгоритме ортрас4. Поэтому временная сложность алгоритма ортрас5 составляет  $O(\nu_{\max}[C_1(n^2n_L + C_L n_L C_2 n_{av}) + 4n^2]) = O(\nu_{\max}[n^2n_L + C_L n_L C_2 n_{av} + 4n^2])$ , так как  $C_1=1$ , где  $n_L$  определяется средним числом элементов в списке, имеющих одинаковое значение  $x_{ij}$ .

#### ВЫЧИСЛИТЕЛЬНЫЙ ЭКСПЕРИМЕНТ

Во время проведения эксперимента сначала исследовалось поведение алгоритма ортрас1 при изменении границ значений матрицы корреспонденций  $A$  по сравнению со значением  $\omega$ , определяющим емкость транспортного блока, а затем сравнивались алгоритмы ортрас1–ортрас5 по быстродействию и полученным результатам. Исследования выполнялись на транспортной сети с длинами дуг  $r_{ij}$ ,  $ij \in E$ , в пределах от 80 до 300 км. Значения матрицы корреспонденций и длины дуг генерировались датчиком псевдослучайных чисел. Использовались реальные функции годовых приведенных затрат  $C_{\text{tr}}^{ij}$ ,  $C_{\text{sort}}^i$  и  $C_{\text{load}}^i$ , характерные для автотранспортных предприятий. В табл. 1 приведены результаты работы алгоритма ортрас1 при заданных параметрах  $n = 20$ ,  $\nu_{\max} = 5$  (степень узлов),  $r_{ij} \in [80, 300]$ ,  $ij \in E$ ,  $\omega = 40$ ,  $w_{\xi} = 40$ ,  $t_a = 24$  ч,  $t_b = 12$  ч,  $V_{av} = 80$  км/ч при изменении интервалов значений  $a_{ij}$ ,  $i, j = \overline{1, n}$ . Значения  $h_i$ ,  $i = \overline{1, n}$ ;  $T_{ij}$ ,  $ij \in S$ ;  $\nu_{\max}$  не ограничены.

В табл. 2 приведены результаты сравнения алгоритмов ортрас1 — ортрас5 при увеличении  $n$  для  $\nu_{\max} = 5$ ,  $r_{ij} \in [80, 300]$ ,  $ij \in E$ ,  $\omega = 40$ ,  $w_{\xi} = 4000$ ,  $t_a = 24$  ч,  $t_b = 12$  ч,  $V_{av} = 80$  км/ч,  $a_{ij} \in [1, 120]$ ,  $i, j = \overline{1, n}$ ; (O), (S) — соответственно означает, что алгоритм работает на полном или ограниченном множестве узлов претендентов для преобразования (5). Значения  $h_i$ ,  $i = \overline{1, n}$ ;  $T_{ij}$ ,  $ij \in S$ ;  $\nu_{\max}$  при проведении эксперимента не ограничивались в целях максимально возможного расширения области допустимых решений задачи. В таблицах приняты обозначения:  $F_0$ ,  $F_{\min}$  — соответственно значения функции цели (1) (в условных единицах приведенных затрат) до и после оптимизации;  $\Delta F_{\min}$  — отклонение целевой функции от лучшего значения (в процентах);  $u_0 = \sum_{ij \in S} \left\lceil \frac{a_{ij}}{\omega} \right\rceil$ ,  $u_{\min} = \sum_{ij \in S} \left\lceil \frac{x_{ij}}{\omega} \right\rceil$  — количество транспортных

**Таблица 1.** Результаты работы алгоритма оптимизации

Интервалы значений $a_{ij}$ , $i, j = 1, n$	$F_0$ , у.е.	$F_0 - F_{\min}$ , у.е. (экономия, %)	$a_0, a_{\min}$	$\nu_{\text{опт}}, \nu$	$K_{av}$	$N_{av}$	$C_1$	$t_{av}$ , сут	$t_{sol}$ , с
[1, 5]	518083	304316 (58.74)	380, 95	5, 7	0.522	4	285	3.67	43.52
[5, 10]	569149	242289 (42.57)	380, 144	4, 6	0.762	7	238	3.34	33.10
[5, 120]	1521120	70517.6 (4.64)	738, 674	1, 4	0.889	14	89	2.86	2.32
[1, 10]	548326	269046 (49.07)	380, 123	4, 7	0.715	6	260	3.45	42.15
[10, 20]	651824	151972 (23.31)	380, 230	1, 6	0.794	11	152	3.03	19.61
[10, 120]	1527020	61987.0 (4.065)	738, 681	2, 3	0.887	15	80	2.85	1.47
[1, 20]	607324	207486 (34.16)	380, 180	5, 6	0.787	8	204	3.20	30.65
[20, 40]	810251	0 (0.00)	380, 380	0, 1	0.690	19	0	2.57	0.00
[20, 120]	1548660	30307.9 (1.96)	738, 712	2, 3	0.884	15	73	2.78	0.86
[1, 40]	722062	115118 (15.94)	380, 270	5, 6	0.804	13	115	2.96	8.77
[40, 60]	1428870	40289.4 (2.82)	754, 754	1, 2	0.872	9	193	2.98	6.02
[40, 120]	1774980	18348.4 (1.03)	871, 871	1, 2	0.892	14	91	2.77	1.09
[1, 60]	954599	109222 (11.44)	495, 387	3, 5	0.836	13	118	2.99	8.27
[60, 80]	1639140	0 (0.00)	760, 760	0, 1	0.855	19	0	2.57	0.00
[60, 120]	1950360	709750 (0.04)	934, 934	1, 2	0.869	18	18	2.62	0.09
[1, 80]	1132660	86884.9 (7.67)	562, 479	5, 6	0.858	14	97	2.96	5.80
[80, 100]	2222300	0 (0.00)	1134, 1134	0, 1	0.744	19	0	2.57	0.02
[80, 120]	2283520	0 (0.00)	1135, 1135	0, 1	0.801	19	0	2.57	0.00
[1, 100]	1342400	83320.0 (6.21)	664, 586	3, 4	0.872	14	99	2.91	3.81
[100, 120]	2399780	0 (0.00)	1140, 1140	0, 1	0.907	19	0	2.57	0.00
[1, 120]	1519720	70138.6 (4.62)	738, 674	3, 4	0.887	14	90	2.90	2.31

блоков до и после оптимизации;  $\nu_{\text{opt}}, \nu$  — оптимальное и конечное число объединений корреспонденций ( $\nu$  определяет число итераций алгоритмов для нахождения локального оптимума);  $K_{av} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{\delta_i} \sum_{j=1}^n x_{ij} / \left( \left[ \frac{x_{ij}}{\omega} \right] \omega \right)$ ,  $\delta_i = \sum_{j=1}^n \delta_{ij}$  — средний коэффициент загрузки транспортного блока;  $N_{av} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_i$  — среднее число направлений сортировки мелкопартионных корреспонденций в узле сети;  $C_1$  — число входжений в главный цикл оптимизации для выполнения преобразований (5);  $t_{av}$  — среднее время доставки мелкопартионных корреспонденций получателю (в сутках);  $t_{sol}$  — время решения задачи (в секундах).

Из табл. 1 видно, что на результаты решения задачи существенно влияют границы изменения значений  $a_{ij}$ ,  $i, j = 1, n$ , по сравнению с величиной  $\omega$ . При малой постоянной нижней границе и увеличении верхней границы значений  $a_{ij}$  ( $a_{ij} \in [1, 5-120]$ ) экономия затрат составляет от 58.74 до 4.62%. При росте нижней и верхней границ и росте нижней и постоянной высокой верхней границе показатели экономии соответственно снижаются с 42.57% и 4.64% до нуля.

Для интервалов [20, 40], [60, 80], [80, 100], [80, 120], [100, 120] вообще невозможно уменьшить значение целевой функции, так как выполнение преобразований (5) может только увеличить количество транспортных блоков. В то же время для интервалов [40, 60], [40, 120], [60, 120], когда количество транспортных блоков до и после оптимизации не изменяется (при  $\Delta_{ij, k}^u = 0$ ), имеем снижение затрат с 2,82 до 0,04%, что при большой размерности сети может составлять значительную сумму и представлять практический интерес. Несмотря на то, что значения  $h_i$ ,  $i = 1, n$ ;  $T_{ij}$ ,  $ij \in S$ ;  $\nu_{\text{max}}$  не ограничивались, среднее время доставки мелкопартионных корреспонденций получателю оставалось достаточно стабильным и не превышало 3.67 суток. Во всех случаях, когда оптимизация была возможна, достигался неплохой коэффициент загрузки транспортных блоков и уменьшалось количество направлений сортировки мелкопартионных корреспонденций в узлах сети.

Результаты работы алгоритмов optras1–optras5 при увеличении  $n$  от 25 до 500 (приведенные в табл. 2), показывают большую вычислительную трудоемкость алгоритмов optras1 и optras2. Алгоритм optras1 дает лучшие результаты, но его «разумное» применение на обычных персональных компьютерах возможно на сетях, содержащих до 100 узлов. Алгоритмы optras3–optras5 работают значительно быстрее, но и отклонения от лучших результатов алгоритма optras1 (на сетях до 100 узлов) составляют более 2%, что в абсолютном выражении по приведенным затратам достигает величины 462000 у.е. Начиная с размерности сети  $n = 75$  алгоритм optras3 показывает лучшие результаты, чем алгоритм optras2, и при увеличении размерности сети остается лидером среди алгоритмов, не использующих в процессе оптимизации функции затрат. Для сетей большой размерности (от  $n = 200$  и выше) даже 1.67–2.65% отклонения решений от лучшего локального минимума составляют в абсолютном выражении огромные суммы (от +1495500 до +14444000 у.е. для примера из табл. 2).

Особо отметим, что все алгоритмы допускают распараллеливание вычислительного процесса по значениям размера окрестности поиска локального минимума (параметра  $\nu = 1, 2, \dots, \nu_{\text{max}}$ ). Поэтому решение задачи упаковок возможно на мощных вычислительных кластерах (High performance computing clusters, HPC) и многопроцессорных компьютерах, что существенно сократит время ре-

**Таблица 2.** Результаты работы алгоритмов optpac1–optpac5

Число узлов, $n$	Алгоритм	$F_{\min}$ , y.e.	$\Delta F_{\min}$ , %	$\nu_{\text{опт}}, \nu$	$K_{av}$	$N_{av}$	$C_1$	$t_{av}, \text{сут}$	$t_{sol}, \text{с}$
25	optpac1 (O)	0.150411E+07	0.00	2, 5	0.891	18	147	3.17	8.66
	optpac2 (S)	+16530	1.10	1, 2	0.805	20	90	2.79	0.25
	optpac3 (O)	+32730	2.18	1, 2	0.902	16	600	3.19	0.02
	optpac4 (S)	+31970	2.13	1, 2	0.832	19	600	2.82	0.05
	optpac5 (S)	+31970	2.13	1, 3	0.832	19	1	2.82	0.06
50	optpac1 (O)	0.588447E+07	0.00	4, 5	0.906	36	642	3.61	390.55
	optpac2 (S)	+86450	1.47	3, 4	0.838	38	513	3.15	9.61
	optpac3 (O)	+100510	1.71	3, 5	0.910	31	2450	3.68	0.36
	optpac4 (S)	+111360	1.89	2, 3	0.845	37	2450	3.16	0.16
	optpac5 (S)	+111160	1.89	2, 3	0.845	37	1	3.16	0.09
75	optpac1 (O)	0.129714E+08	0.00	2, 6	0.919	53	1540	4.00	4262.56
	optpac2 (S)	+234700	1.81	2, 3	0.848	57	1228	3.43	46.77
	optpac3 (O)	+167900	1.29	2, 4	0.917	46	5550	4.06	0.90
	optpac4 (S)	+261000	2.01	2, 3	0.848	55	5550	3.44	0.48
	optpac5 (S)	+261100	2.01	2, 3	0.848	55	1	3.44	0.12
100	optpac1 (O)	0.225900E+08	0.00	3, 7	0.921	71	2748	4.20	22998.70
	optpac2 (S)	+416600	1.84	3, 4	0.850	76	2220	3.59	224.25
	optpac3 (O)	+231300	1.02	4, 5	0.920	61	9900	4.25	3.10
	optpac4 (S)	+462000	2.05	2, 3	0.851	73	9900	3.61	1.40
	optpac5 (S)	+460700	2.04	2, 3	0.851	73	1	3.61	0.16
150	optpac2 (S)	+684400	1.35	3, 4	0.853	114	5173	3.88	1364.03
	optpac3 (O)	0.506015E+08	0.00	2, 4	0.924	91	22350	4.60	11.31
	optpac4 (S)	+745700	1.47	3, 4	0.853	110	22350	3.89	9.02
	optpac5 (S)	+749000	1.48	3, 4	0.853	110	1	3.89	0.44
200	optpac2 (S)	+1495500	1.67	2, 4	0.854	152	9240	4.07	4750.62
	optpac3 (O)	0.892978E+08	0.00	2, 5	0.926	121	39800	4.83	43.96
	optpac4 (S)	+1566600	1.75	3, 4	0.853	146	39800	4.09	28.97
	optpac5 (S)	+1567500	1.76	3, 4	0.853	146	1	4.10	0.84
250	optpac2 (S)	+2724000	1.97	3, 5	0.853	190	14523	4.24	16306.00
	optpac3 (O)	0.138052E+09	0.00	2, 4	0.928	150	62250	5.05	84.68
	optpac4 (S)	+2736000	1.98	3, 4	0.853	182	62250	4.26	72.34
	optpac5 (S)	+2735000	1.98	3, 4	0.853	182	1	4.26	1.65
300	optpac3 (O)	0.197984E+09	0.00	3, 4	0.929	179	89700	5.19	186.39
	optpac4 (S)	+4243000	2.14	3, 4	0.853	219	89700	4.37	163.72
	optpac5 (S)	+4258000	2.15	3, 4	0.853	219	1	4.37	3.12
350	optpac3 (O)	0.268714E+09	0.00	3, 4	0.930	209	122150	5.34	355.67
	optpac4 (S)	+6258000	2.33	3, 4	0.853	255	122150	4.51	317.09
	optpac5 (S)	+6257000	2.33	3, 4	0.853	255	1	4.51	5.99
400	optpac3 (O)	0.349885E+09	0.00	2, 4	0.931	238	159600	5.46	616.22
	optpac4 (S)	+8555000	2.45	3, 4	0.854	291	159600	4.61	551.29
	optpac5 (S)	+8554000	2.44	4, 5	0.854	291	1	4.60	15.01
450	optpac3 (O)	0.441988E+09	0.00	3, 4	0.932	267	202050	5.57	1009.65
	optpac4 (S)	+11290000	2.55	3, 4	0.853	327	202050	4.69	1031.15
	optpac5 (S)	+11292000	2.55	3, 4	0.853	327	1	4.69	25.02
500	optpac3 (O)	0.544746E+09	0.00	2, 4	0.932	297	249500	5.68	1831.16
	optpac4 (S)	+14418000	2.65	3, 4	0.853	363	249500	4.79	1793.43
	optpac5 (S)	+14444000	2.65	3, 4	0.853	364	1	4.79	47.85

шения и позволит использовать алгоритм optras1 на сетях большой размерности. Проведенный эксперимент, безусловно, не претендует на полноту исследования описанных эвристических алгоритмов, поскольку такая работа связана со значительными затратами машинного времени и требует проверки стратегий оптимизации на представительном множестве исходных данных разных размерностей (генерируемых, например, различными датчиками случайных чисел). Несмотря на это, в процессе эксперимента подтвердились теоретические положения о сходимости и временной сложности алгоритмов, выявлена аномалия решения задачи для различных границ значений  $a_{ij}$  и  $\omega$ .

Все расчеты получены на ПК с процессором Intel Core 2 Duo с тактовой частотой 2.66 ГГц и оперативной памятью 2 Гб.

### ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В работе предложена постановка задачи оптимизации упаковок, которая используется при сортировке и упаковке мелкопартионных грузов в контейнеры в транспортных сетях или объединении сообщений в виртуальные контейнеры в сетях передачи данных. Обсуждаются некоторые практические особенности ее решения для рассматриваемых сетей. Разработан ряд эвристических алгоритмов решения задачи и доказана их сходимость к локальному минимуму за полиномиальное время. Проведены экспериментальные исследования предложенных алгоритмов на работоспособность и выполнен сравнительный анализ их быстродействия на сетях, содержащих до 500 узлов. Алгоритмы решения задачи допускают распараллеливание процесса нахождения локальных оптимумов и для увеличения их быстродействия могут выполняться на вычислительных кластерах или многопроцессорных компьютерах. Результаты моделирования позволяют утверждать о практической значимости и актуальности решения задачи упаковок для коммуникационных сетей с мелкопартионными потоками корреспонденций.

### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Васягин В.А. Задача распределения и маршрутизации транспортных блоков со смешанными вложениями и ее декомпозиция // Проблемы управления и информатики. — 2015. — № 1. — С. 144–156.
2. Трофимчук А.Н., Васягин В.А. Моделирование упаковки, распределения и маршрутизации мелкопартионных потоков в многопродуктовой сети // Проблемы управления и информатики. — 2015. — № 4. — С. 132–146.
3. Васягин В.А. Справочная матрица слияния потоков в задачах оптимизации упаковок на много-продуктовых сетях // Системні дослідження та інформаційні технології. — 2014. — № 3. — С. 42–49.
4. Васягин В.А. Двухкритериальный лексикографический алгоритм построения всех кратчайших путей в сети // Кибернетика и системный анализ. — 2014. — № 5. — С. 122–131.
5. Трофимчук А.Н., Васягин В.А., Кузьменко В.Н. О сложности одной задачи оптимизации упаковок // Кибернетика и системный анализ. — 2016. — № 1. — С. 83–92.
6. Сергиенко И.В. Математические модели и методы решения задач дискретной оптимизации. — Киев: Наук. думка, 1988. — 472 с.
7. Васягин В.А. Сравнительная эффективность алгоритмов оптимизации упаковок в мультипоточных сетях // Дискретные системы управления. — Киев: Ин-т кибернетики им. В.М. Глушкова АН УССР, 1988. — С. 36–45.

Поступила 23.08.2015