

## АСИМПТОТИЧЕСКИ ТОЧНЫЙ ПОДХОД К РЕШЕНИЮ ОДНОМЕРНОЙ ЗАДАЧИ УПАКОВКИ В КОНТЕЙНЕРЫ

Э.Х.Гимади, В.В.Залобовский

1. Задача одномерной упаковки в контейнеры [5] заключается в размещении предметов из списка  $\mathcal{L} = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$  в минимальное количество контейнеров с заданной вместимостью  $S > a_i, i = \overline{1, n}$ . Известно, [9], что эта задача принадлежит к классу  $NP$ -трудных проблем.

Большинство работ, посвященных решению задачи упаковки в контейнеры, было направлено на разработку алгоритмов с гарантированными оценками максимального отклонения получаемого решения от оптимального. К наилучшим таким алгоритмам [5] на сегодняшний день принадлежит алгоритм  $FFD$  ("первый пригодный с упорядочением") с оценкой отклонения  $11/9$ .\*) В последние годы все большую популярность приобретает вероятностный подход к анализу малотрудоёмких приближенных алгоритмов решения дискретных экстремальных задач комбинаторного типа [1, 2].

Известные попытки вероятностного анализа алгоритмов упаковки в контейнеры относятся к отысканию асимптотического отношения ожидаемого числа требуемых контейнеров к ожидаемому оптимальному числу контейнеров. Так, в [6] исследуется среднее поведение алгоритма  $NF$  ("следующий пригодный"). В предположении, что веса предметов равномерно распределены в интервале  $[0, S]$ , получена оценка отношения, равная  $3/2$ . В [7] описан алгоритм, который в случае равномерного распределения дает асимптотическое отношение  $1 + O(n^{-1/3})$ . В [8] для аналогичного случая получена оценка  $1 + O(n^{-1/2})$ .

Несомненный интерес представляют асимптотически точные алгоритмы [1, 3, 4] с оценками относительной погрешности  $\varepsilon$  и вероятности несрабатывания алгоритма  $\delta$ , стремящимися к нулю с увеличением размерности задачи. В данной статье изучаются свойства одного простого алгоритма, имеющего линейную трудоёмкость. Описывается класс распределений весов предметов, для которого в детерминированном случае алгоритм является точным. Описываются списки со случайным распределением весов предметов по весовым классам. Показана асимптотическая точность алгоритма в случае монотонного изменения вероятности попадания предметов в класс в зависимости от номера класса.

\*) Смотри также обзор А.Д.Вайнштейна по задачам упаковки в контейнеры в настоящем сборнике.

2. Постановка исследуемой задачи  $A$  и описание алгоритма  $\mathcal{A}$  ее решения

З а д а ч а  $A$ . Пусть дан список  $\mathcal{L}$  из  $n$  предметов с весами  $a_i, 0 < a_i \leq S$ ,  $a_i$  - целые,  $i = \overline{1, n}$ . Предметы необходимо разместить в минимальное число контейнеров так, чтобы сумма весов предметов в каждом контейнере не превышала  $S$ . Предполагается, что  $S = 2^z$ , где  $z$  - некоторое положительное целое число.

Нашей целью является исследование одного простого алгоритма (дадим ему наименование  $\mathcal{A}$ ), который в идейном плане является вариацией на тему алгоритма "Иди в ближайший город, где еще не побывал" для задачи коммивояжера [3, 4]. Алгоритм  $\mathcal{A}$  заключается в следующем: сначала объединяются попарно предметы, сумма весов которых в точности равна  $S$ . Каждая такая пара целиком заполняет контейнеры. Затем действуем поэтапно: на этапе с номером  $\nu$ ,  $1 \leq \nu \leq z - 2$ , составляем пары из оставшихся предметов с суммарным весом  $S/2^\nu$ . Теперь в каждый новый контейнер укладываем по  $2^\nu$  таких пар. Предметы, которым ни на одном шаге алгоритма не нашлось соответствующей пары, упаковываем с помощью одного из известных алгоритмов упаковки, имеющих линейную трудоемкость, например, алгоритма  $NF$  (см. [5]).

Дадим формальное описание алгоритма  $\mathcal{A}$ .

1. Все предметы, имеющие вес  $S$ , упаковываются по одному в контейнер и удаляются из списка  $\mathcal{L}$ . Оставшиеся предметы упорядочиваем по невозрастающей весов.

Определим числа  $T_j = 2^j, j = 0, 1, \dots, z$ . Полагаем  $j = z - 1$ ,  $B = \emptyset, D = \emptyset, B' = \emptyset, \mathcal{L}' = \emptyset$ .

2. Для всех  $K, T_j < K \leq T_{j+1}$  делаем следующее: каждому предмету веса  $K$  из списка  $\mathcal{L}$  ставим в соответствие предмет веса  $T_{j+1} - K$ . Такую пару будем называть  $j$ -связкой. Если же для какого-то предмета пара не найдена, то заносим его в список  $\mathcal{L}'$ .

Из предметов веса  $T_j$  также образуем  $j$ -связки. При нечетном числе таких предметов один предмет заносим в множество  $B'$ .

Обозначим множество всех образовавшихся  $j$ -связок через  $C$ . Положим  $C' = C \cup B'$  и упаковываем элементы множества  $C'$  по  $2^{z-j}$  штук в каждый контейнер. Если последний контейнер оказался незаполненным, то все входящие в него предметы помещаем в список  $D$ .

Полагаем  $\mathcal{L} = \mathcal{L} \setminus (\mathcal{L}' \cup C')$ ,  $B = B'$ ,  $B' = \emptyset, j = j - 1$ .

Если  $j > 0$ , то возвращаемся в начало п. 2, в противном случае переходим на следующий пункт.

3. Упаковываем предметы списка  $D$  с помощью алгоритма  $NF$ , рассматривая связку как целый предмет. Неупакованными остались предметы списка  $\mathcal{L}'$  и, быть может, некоторые предметы веса 1. Их также упакуем с помощью алгоритма  $NF$ .

Описание алгоритма  $\mathcal{A}$  закончено.

3. Анализ алгоритма  $\mathcal{A}$ . Списки с детерминированным распределением весов

Прежде всего заметим, что при  $S \leq C \cdot n$ , где константа  $C > 0$ , трудоёмкость алгоритма имеет порядок  $n$ .

Для описания классов списков, для которых алгоритм  $\mathcal{A}$  будет давать точное решение, нам потребуются некоторые определения.

Функцию  $f$  целочисленного аргумента назовем  $T$ -симметричной, если

$$\begin{aligned} f(T-l) &= f(T+l) && \text{при } 0 < l < T; \\ f(l) &= 0 && \text{при } l \geq 2T. \end{aligned}$$

Функцию  $f$  будем называть  $S$ -регулярной, если она представима в виде суммы  $T_j$ -симметричных функций:

$$f(k) = \sum_{j=0}^{z-1} f_j(k),$$

где  $f_j(k)$  -  $T_j$ -симметричная функция,

Лемма 1. Если  $f$  - невозрастающая функция,  $f(k) = 0$  при  $k \geq S$ , то она  $S$ -регулярна.

Доказательство. Приведем явный вид рекуррентных формул для разложения функции  $f(k)$  в сумму  $T_j$ -симметричных:

$$f_{z-j}(k) = \begin{cases} 0, & k \geq T_{z-j+1}; \\ f^j(k), & T_{z-j} \leq k < T_{z-j+1}, \quad j = \overline{1, z}; \\ f^j(T_{z-j+1} - k), & 1 \leq k < T_{z-j}, \end{cases}$$

где  $f^1(k) = f(k)$ ;

$$f^{j+1}(k) = \begin{cases} f^j(k) - f_{z-j}(k), & 1 \leq k < T_{z-j+1}; \\ 0, & k \geq T_{z-j+1}. \end{cases}$$

Нетрудно убедиться в том, что так определенные функции  $f_j(k)$  действительно являются  $T_j$ -симметричными и дают искомое разложение функции  $f(k)$ . Лемма доказана.

Пусть имеется список  $\mathcal{L} = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ , где  $a_i$  - целые,  $1 \leq a_i \leq S = 2^z$ . Характеристической функцией списка  $\mathcal{L}$  назовем функцию  $\chi_{\mathcal{L}}$ , определенную следующим образом:

$$\chi_{\mathcal{L}}(k) = (\text{числу предметов веса } k \text{ в списке } \mathcal{L}), \quad 1 \leq k \leq S.$$

Далее для списка  $\mathcal{L}$  будем обозначать:  $L_{\mathcal{L}}$  - число контейнеров, требующихся согласно алгоритму  $\mathcal{A}$ ,  $L^*$  - минимальное число контейнеров,  $|\mathcal{L}|$  - число элементов в списке.

**Т е о р е м а 1.** Алгоритм  $\mathcal{A}$  дает точное решение задачи  $A$ , если выполнено одно из следующих условий:

- а) функция  $\chi_{\mathcal{L}}$  является  $S$ -регулярной;
- б)  $\chi_{\mathcal{L}} = \chi' + \chi''$ , где  $\chi'$  -  $S/2$ -симметричная функция,  $\chi''(k) = 0$  при  $1 \leq k \leq S/2$ ,  $\chi''(k) \geq 0$  при  $S/2 < k \leq S$ .

**Д о к а з а т е л ь с т в о.** а) В случае  $S$ -регулярной функции в процессе работы алгоритма будут формироваться пары предметов с общим весом  $S, S/2, S/4, \dots, 4$ , причем для каждого предмета, кроме, быть может, предметов с весами  $S/2, S/4, \dots, 2, 1$ , подходящая пара обязательно будет найдена. Таким образом, исходная задача будет сведена к задаче упаковки списка, состоящего из предметов с весами  $S, S/2, \dots, 1$ . Ясно, что процесс упаковки, реализуемый алгоритмом  $\mathcal{A}$ , даст точное решение задачи, так как все контейнеры, кроме, быть может, последнего, будут загружены полностью.

б) Разобьем список  $\mathcal{L}$  на два списка  $\mathcal{L}_1$  и  $\mathcal{L}_2$ :  $\mathcal{L}_1 \cap \mathcal{L}_2 = \emptyset, \mathcal{L}_1 \cup \mathcal{L}_2 = \mathcal{L}$ . Последние восстановим по характеристическим функциям  $\chi'$  и  $\chi''$ . Очевидно,  $L_{\mathcal{L}} = \lceil |\mathcal{L}_1|/2 + |\mathcal{L}_2| \rceil$ . Оценим теперь  $L^*$ . Ясно, что никакие два предмета весом больше чем  $S/2$  не могут попасть в один контейнер, и если в контейнере есть предмет весом больше  $S/2$ , то туда также не может попасть ни один предмет веса  $S/2$ , поэтому

$$\begin{aligned} L^* &\geq \sum_{k=1+S/2}^S \chi_{\mathcal{L}}(k) + \chi_{\mathcal{L}}(S/2)/2 = \\ &= \sum_{k=1+S/2}^{S-1} \chi'(k) + \chi'(S/2)/2 + \sum_{k=1+S/2}^S \chi''(k). \end{aligned}$$

Здесь мы воспользовались следующими свойствами функций  $\chi'$  и  $\chi''$ :  $\chi'(S) = 0, \chi''(S/2) = 0$ .

Заметим, что

$$\begin{aligned} \sum_{k=1+S/2}^S \chi''(k) &= |\mathcal{L}_2|, \\ \sum_{k=1+S/2}^S \chi'(k) + \chi'(S/2)/2 &= \frac{1}{2} \sum_{k=1+S/2}^S (\chi'(k) + \chi'(S-k)) + \chi'(S/2)/2 = \frac{|\mathcal{L}_1|}{2}. \end{aligned}$$

Окончательно получаем  $L^* \geq \lceil |\mathcal{L}_1|/2 + |\mathcal{L}_2| \rceil$ , откуда  $L_{\mathcal{L}} = L^*$ .

Теорема доказана.

**С л е д с т в и е.** Если  $\chi_{\mathcal{Y}}$  - монотонная функция, то алгоритм  $\mathcal{A}$  обеспечивает точное решение задачи  $A$ .

Для случая невозрастающей функции справедливость следствия вытекает из утверждения леммы 1 и п. "а" теоремы 1.

Если же  $\chi_{\mathcal{Y}}$  - неубывающая функция, то ее можно разложить в сумму двух функций  $\chi_{\mathcal{Y}} = \chi' + \chi''$ , определив их следующим образом:

$$\chi'(k) = \begin{cases} \chi_{\mathcal{Y}}(k), & 1 \leq k \leq S/2; \\ \chi_{\mathcal{Y}}(S-k), & S/2 < k \leq S-1; \\ 0, & k = S, \end{cases}$$

$$\chi''(k) = \chi_{\mathcal{Y}}(k) - \chi'(k), \quad 1 \leq k \leq S.$$

Нетрудно заметить, что функции  $\chi'$  и  $\chi''$  удовлетворяют требованиям п. "б" теоремы 1.

**З а м е ч а н и е.** Из определения  $S$ -регулярной функции следует, что ее значение в точке  $S$  равно  $0$ . Покажем, что в действительности добавление к исходному списку любого числа предметов веса  $S$  может лишь улучшить оценку качества любого (в том числе и описанного) алгоритма. В самом деле, пусть список  $\mathcal{Y}'$  получен из  $\mathcal{Y}$  добавлением  $n_S$  предметов веса  $S$ . Тогда  $L'_{\mathcal{A}} = L_{\mathcal{A}} + n_S$ ,  $L'^* = L^* + n_S$ . Ясно, что абсолютная погрешность  $L'_{\mathcal{A}} - L'^*$  при этом не меняется. Сравним относительные погрешности для двух списков:

$$\varepsilon' = \frac{L'_{\mathcal{A}} - L'^*}{L'^*} = \frac{L_{\mathcal{A}} - L^*}{L^* + n_S} \leq \frac{L_{\mathcal{A}} - L^*}{L^*} = \varepsilon.$$

Так как обычно оценивается максимальное значение относительной погрешности на списках определенного класса, то в дальнейшем при необходимости мы можем ограничиться рассмотрением лишь тех списков  $\mathcal{Y}$ , в которых нет предметов веса  $S$ .

#### 4. Асимптотические свойства алгоритма $\mathcal{A}$ для списков со случайными весами предметов

Предположим, что веса предметов в списке  $\mathcal{Y}$  - независимые случайные величины с одинаковой функцией распределения. С каждым дискретным распределением случайной величины будем связывать функцию  $p$ , определенную соотношением  $p(k) = P\{a_i = k\}$ .

Будем считать, что исходный список  $\mathcal{Y}$  формируется следующим образом: для каждого  $k$ ,  $1 \leq k \leq S$ , проводится серия из  $n$  испытаний, каждое из которых завершается одним из двух исходов: либо с вероятностью  $p(k)$  в

список включается предмет веса  $K$ , либо с вероятностью  $1 - \rho(K)$  список остается прежним. При этом  $\sum_{k=1}^S \rho(k) = 1$ .

Введем в рассмотрение случайные величины  $\xi_k = \chi_{\mathcal{L}}(k)$ ,  $1 \leq k \leq S$ . Очевидно,  $M \xi_k = n \rho(k)$ ,  $D \xi_k = n \rho(k)(1 - \rho(k))$  и  $\xi_k$  - независимые случайные величины.

**Т е о р е м а 2.** Если  $\rho(k)$  -  $T_{s/2}$ -симметричная функция, то справедлива оценка

$$\bar{\epsilon}_{отн} = \frac{M(L_A) - M(L^*)}{M(L^*)} \leq \sqrt{\frac{2S}{n}},$$

где  $M(L_A)$  и  $M(L^*)$  -- ожидаемое число контейнеров, необходимых для упаковки списка  $\mathcal{L}$  алгоритмом  $A$ , и ожидаемое число контейнеров в оптимальной упаковке соответственно.

**Д о к а з а т е л ь с т в о.** Оптимальное число контейнеров не может быть меньше, чем сумма весов предметов, входящих в список, отнесенная к  $S$ :  $L^* \geq$

$\geq \frac{1}{S} \sum_{k=1}^S k \cdot \xi_k$ . Тогда для  $M(L^*)$  справедливо следующее неравенство:

$$\begin{aligned} M(L^*) &\geq \frac{1}{S} M\left(\sum_{k=1}^S k \xi_k\right) \cong \frac{1}{S} \sum_{k=1}^S k M \xi_k = \\ &= \frac{n}{S} \sum_{k=1}^S k \rho(k) = \frac{n}{S} \sum_{k=1}^{s/2-1} [k\rho(k) + (s-k)\rho(s-k)] + s\rho(s) + \frac{s}{2} \rho\left(\frac{s}{2}\right) \end{aligned}$$

Вспомним, что, по определению  $T_{s/2}$ -симметричной функции,  $\rho(k) = \rho(s-k)$ ,  $1 \leq k < s/2$ , и  $\rho(s) = 0$ , поэтому можно продолжить неравенство:

$$M(L^*) \geq \frac{n}{2} \sum_{k=1}^S \rho(k) = \frac{n}{2}.$$

Перейдем к оцениванию  $M(L_A)$ . Обозначим через  $N(n)$  число предметов в списке  $\mathcal{L}$ . Заметим, что в рассматриваемой модели  $N(n) = \sum_{k=1}^n \xi_k$  -

случайная величина. Если бы для каждого элемента в списке  $\mathcal{L}$  нашлась пара в смысле требований алгоритма  $A$ , то для его упаковки потребовалось бы не больше  $N(n)/2$  контейнеров, так как в этом случае в каждый контейнер попало бы по меньшей мере два предмета. Введем в рассмотрение случайные величины  $\chi_k = |\xi_k - \xi_{s-k}|$ , сумма которых будет определять число предметов, остающихся без соответствующей пары. Для простоты доказательства будем счи-

тать, что каждый из таких предметов помещается в отдельный контейнер. Тогда можно записать неравенство

$$L_A = \frac{N(n)}{2} + \sum_{k=1}^{s/2-1} z_k. \quad (1)$$

Оценим математические ожидания каждого слагаемого в правой части неравенства

$$M(N(n)) = M\left(\sum_{k=1}^s \xi_k\right) = \sum_{k=1}^s np(k) = n.$$

Для оценки второго слагаемого нам понадобится следующая

**Л е м м а 2.** Пусть  $x, y$  - независимые случайные величины,  $Mx, My, Dx, Dy$  - их математические ожидания и дисперсии. Пусть  $z = |x - y|$ . Тогда  $M(z^2) = Dx + Dy + (Mx - My)^2$ .

Действительно,

$$\begin{aligned} M(z^2) &= M(x^2) - 2M(xy) + M(y^2) = M(x^2) - (Mx)^2 + \\ &+ M(y^2) - (My)^2 + (Mx)^2 - 2MxMy + (My)^2 = Dx + Dy + (Mx - My)^2. \end{aligned}$$

Что и требовалось доказать.

По определению дисперсии,  $D(z_k) = M(z_k^2) - M^2(z_k)$ . В силу леммы 2,  $M(z_k^2) = D\xi_k + D\xi_{s-k} + (M\xi_k - M\xi_{s-k})^2 = 2np(k)(1-p(k))$ . Так как  $D(z_k) \geq 0$ , то  $M^2(z_k) \leq M(z_k^2)$ , откуда  $M(z_k) \leq \sqrt{2np(k)(1-p(k))} \leq \sqrt{2np(k)}$ .

С учетом (1) и полученных оценок для  $M(N(n))$  и  $M(z_k)$  получим

$$M(L_A) \leq \frac{n}{2} + \sum_{k=1}^{s/2} \sqrt{2np(k)} \leq \frac{n}{2} + \sqrt{\frac{ns}{2}}.$$

Здесь мы воспользовались неравенством  $\sum_{i=1}^k \sqrt{a_i} \leq \sqrt{qk}$ , если  $\sum_{i=1}^k a_i \leq q$ ,

которое легко доказывается методом математической индукции.

Остается записать оценку для  $\bar{\epsilon}_{отн}$ :

$$\bar{\epsilon}_{отн} = \frac{M(L_A) - M(L^*)}{M(L^*)} \leq \frac{n/2 + \sqrt{ns/2} - n/2}{n/2} = \sqrt{\frac{2s}{n}} \rightarrow 0 \quad n \rightarrow \infty.$$

Теорема доказана.

**Т е о р е м а 3.** При выполнении одного из следующих условий: а)  $p(k)$ -невозрастающая функция; б)  $p(k) = p'(k) + p''(k)$ , где  $p'(k)$  является  $T_{s/2}$ -симметричной, а  $p''(k) = 0$  при  $1 \leq k \leq s/2$  и  $p''(k) \geq 0$  при  $s/2 < k \leq s$ , алгоритм  $\mathcal{A}$  является асимптотически точным, т.е. су-

существуют такие последовательности  $(\varepsilon_n), (\delta_n)$ , что  $\delta_n \rightarrow 0, \varepsilon_n \rightarrow 0$  при  $n \rightarrow \infty$  и выполнено соотношение

$$\mathcal{P}\{L_A \geq (1 + \varepsilon_n)L^*\} \leq \delta_n.$$

**Доказательство.** Рассмотрим случай, когда  $\rho(K)$  - невозрастающая функция. Пусть, как и ранее,  $\xi_K$  - число предметов веса  $K$  в списке  $\mathcal{L}$ . Заметим, что если выполнены неравенства  $\xi_i \geq \xi_j, 1 \leq i < j \leq S$ , то можно гарантировать оптимальность упаковки  $\mathcal{L}$ , полученной с помощью алгоритма  $A$ . Это вытекает из следствия теоремы 1. Идея доказательства заключается в том, что если  $\rho(K)$  - невозрастающая функция, то и функция  $\xi_K$  с большой вероятностью будет близка к невозрастающей.

Зададим для каждой из случайных величин  $\xi_K, 1 \leq K \leq S$ , интервал  $I_K = (M\xi_K - \Psi(n)\sigma(n), M\xi_K + \Psi(n)\sigma(n))$ , где  $\Psi(n), \sigma(n)$  - некоторые неотрицательные функции, которые будут определены позднее;  $(x \pm y) = \max(0, x \pm y)$ .

Используя неравенство Чебышева, оценим вероятность того, что  $\xi_K$  выйдет за пределы  $I_K$ :

$$Q_K = \mathcal{P}\{\xi_K \notin I_K\} \leq \mathcal{P}\{|\xi_K - M\xi_K| \geq \Psi(n)\sigma(n)\} \leq \frac{D\xi_K}{(\Psi(n)\sigma(n))^2}.$$

Будем считать, что функция  $\sigma(n)$  выбрана таким образом, что  $D\xi_K \leq (\sigma(n))^2$ . Тогда можно записать следующее неравенство:

$$Q_K \leq \frac{1}{(\Psi(n))^2}.$$

Оценим теперь вероятность  $P_0$  выхода за пределы соответствующего интервала  $I_K$  хотя бы одной из случайных величин  $\xi_K$ :

$$P_0 = 1 - \prod_{K=1}^S (1 - Q_K) \leq \sum_{K=1}^S Q_K \leq \frac{S}{(\Psi(n))^2} = \delta_n.$$

Итак, если в качестве  $\Psi(n)$  взять некоторую неограниченную функцию, то мы можем гарантировать, что при достаточно больших  $n$  случайные величины  $\xi_K$  с вероятностью сколь угодно близкой к единице будут попадать в интервалы  $I_K, 1 \leq K \leq S$ .

Остается показать, что упаковка с помощью алгоритма  $A$  списков, в которых  $\xi_K$  попадает в интервал  $I_K$ , с ростом  $n$  может быть с любой точностью приближена к оптимальной.

Заметим, что функция  $M\xi_K \pm \Psi(n)\sigma(n)$  - невозрастающая по  $K$ . Определим список  $\mathcal{L}_1$  следующим образом: для любого  $K, 1 \leq K \leq S$ , имеет место  $\chi_{\mathcal{L}_1}(K) = \lceil n\rho(K) \pm \Psi(n)\sigma(n) \rceil$ . Мы считаем, что  $\xi_K \in I_K, 1 \leq K \leq S$ , в списке  $\mathcal{L}_1$ , поэтому  $\mathcal{L}_1 \subseteq \mathcal{L}$ . Пусть  $\mathcal{L}_2 = \mathcal{L} \setminus \mathcal{L}_1$ . Функция  $\chi_{\mathcal{L}_2}(K)$  - невозрастающая, поэтому, в силу следствия теоремы 1,  $L_{1A} = L_{1A}^*$ .

Очевидно,  $L^* \geq L_1^*$ ,  $L_A \leq L_1^* + |\mathcal{L}_2|$ , поэтому оценка для относительной погрешности имеет вид

$$\varepsilon = \frac{L_A - L^*}{L^*} \leq \frac{|\mathcal{L}_2|}{L_1^*},$$

$$L_1^* \geq \frac{1}{s} \sum_{k=1}^s (np(k) - \psi(n)\sigma(n))k \geq \frac{n}{s} \sum_{k=1}^s kp(k) - \psi(n) \sum_{k=1}^s \sigma(n),$$

$$|\mathcal{L}_2| \leq 2\psi(n) \sum_{k=1}^s \sigma(n),$$

откуда получаем

$$\varepsilon \leq \frac{|\mathcal{L}_2|}{L_1^*} \leq \frac{2\psi(n) \sum_{k=1}^s \sigma(n)}{\frac{n}{s} \sum_{k=1}^s kp(k) - \psi(n) \sum_{k=1}^s \sigma(n)} = \frac{2}{\frac{n \sum_{k=1}^s kp(k)}{s\psi(n) \sum_{k=1}^s \sigma(n)} - 1} = \varepsilon_n.$$

Для того чтобы  $\varepsilon_n \rightarrow 0$  при  $n \rightarrow \infty$ , необходимо, чтобы

$$\frac{n \sum_{k=1}^s kp(k)}{s\psi(n) \sum_{k=1}^s \sigma(n)} \rightarrow \infty.$$

Покажем, что при подходящем выборе функций  $\sigma(n)$  и  $\psi(n)$  этого добиться можно. Напомним, что должно выполняться неравенство  $\mathcal{D}\xi_k \leq (\sigma(n))^2$  и

$\lim_{n \rightarrow \infty} \psi(n) = \infty$ . Положим  $\sigma(n) = \max_{1 \leq k \leq s} \sqrt{\mathcal{D}\xi_k}$ . Учитывая, что

$\max_{0 \leq p \leq 1} \sqrt{p(1-p)} = \frac{1}{2}$  и  $\mathcal{D}\xi_k = np(k)(1-p(k))$ ; можно записать

следующее неравенство:

$$\frac{n \sum_{k=1}^s kp(k)}{s\psi(n) \sum_{k=1}^s \sigma(n)} \geq \frac{2n}{s^2\psi(n)\sqrt{n}} = \frac{2\sqrt{n}}{s^2\psi(n)}.$$

Очевидно, если в качестве  $\psi(n)$  взять функцию, растущую медленнее чем  $\sqrt{n}$ , то  $\lim_{n \rightarrow \infty} \varepsilon_n = 0$ .

Доказательство теоремы для второго случая проводится аналогично. При этом используется утверждение теоремы 1 п. "б".

**С л е д с т в и е.** Если  $\rho(k)$  — неубывающая функция, то алгоритм  $\mathcal{A}$  является асимптотически точным.

Поступила в ред.-изд.отдел

14 ноября 1984 г.

#### Л и т е р а т у р а

1. Гимади Э.Х., Глебов Н.И., Перепелица В.А. Алгоритмы с оценками для задач дискретной оптимизации. — В кн.: Проблемы кибернетики, М.: Наука, 1975, вып. 31, с. 35-42.
2. Karp R.M. The probabilistic analysis of some combinatorial search algorithms and complexity. (Proc. Sympos. Carnegie - Mellon Univ., Pittsburg, Pa, 1976), pp. 1-9 "Academy Press", New York, 1976.
3. Перепелица В.А., Гимади Э.Х. Статистически эффективный алгоритм выделения гамильтонова контура (цикла). — В кн.: Дискретный анализ, Новосибирск, Им СО АН СССР, вып.15, с. 57-65.
4. Гимади Э.Х., Перепелица В.А. Асимптотический подход к решению задачи коммивояжера. — В кн.: Управляемые системы, Новосибирск, 1974, вып. 12, с. 35-45.
5. Johnson D.S., Demers A., Ullman J.D., Garey M.R., Graham R.L. Worst - case performance bounds for simple one-dimensional packing algorithms. — SIAM J. Comput., 1974, 3, pp. 299-325.
6. Coffman E.G., Hofri M., So K., Yao A.C. A stochastic model of bin packing. — Information and Control, 1980, 44, N2, pp.105-115.
7. Frederickson G.N. Probabilistic analysis for simple one- and two-dimensional bin packing algorithms. — Information Processing Letters, 1980, v. 11, pp. 156-161.
8. Knödel W. A bin packing algorithm with complexity  $O(n \log n)$  and performance 1 in the stochastic limit. — Lect. Notes Comput. Sci., 1981, 118, pp. 369-377.
9. Гэри М., Джонсон Д. Вычислительные машины и труднорешаемые задачи. — М.: Мир, 1982, —416 с.