

ОБОСНОВАНИЕ АПРИОРНЫХ ОЦЕНОК КАЧЕСТВА ПРИБЛИЖЕННОГО РЕШЕНИЯ ЗАДАЧИ СТАНДАРТИЗАЦИИ

Э.Х.Гимади

1. Рассмотрим математическую постановку задачи стандартизации (размещения) в классическом виде [1]:

$$L(x) = \sum_{i \in m} g_i^0 x_i + \sum_{i \in m} \sum_{j \in n} g_{ij} x_{ij} \rightarrow \min_x; \quad (1)$$

$$\sum_{i \in m} x_{ij} = 1, \quad j \in n; \quad (2)$$

$$0 \leq x_{ij} \leq x_i, \quad i \in m, \quad j \in n; \quad (3)$$

$$x_i \in \{0, 1\}, \quad i \in m, \quad (4)$$

где $m = \{1, \dots, m\}$ - множество, соответствующее перечню типов изделий;

$n = \{1, \dots, n\}$ - множество, соответствующее совокупности видов спроса;

g_i^0 - начальные затраты на ввод в действие изделия i -го типа ($i \in m$);
 g_{ij} - затраты, связанные с обслуживанием спроса j -го вида с помощью изделий i -го типа ($i \in m, j \in n$); $x = (x_i)(x_{ij})$.

Здесь x_i - переменные выбора (ввода в действие) изделий $i \in m$; x_{ij} - переменные назначения изделий $i \in m$ на соответствующие виды спроса $j \in n$ (или доля спроса j -го вида, обслуживаемого изделиями i -го типа).

Через x^* обозначим оптимальное решение; x_A - решение, полученное в результате работы алгоритма A с индивидуальной задачей вида (1)-(4); L^* и L_A - соответствующие значения целевой функции $L(x^*)$ и $L(x_A)$.

Задача (1)-(4) может быть записана в эквивалентной (относительно целевой функции и переменных выбора) форме:

$$L(x) = \sum_{i \in m} g_i^0 x_i + \sum_{j \in n} \min_{i | x_i = 1, i \in m} g_{ij} \rightarrow \min_{x \neq 0},$$

где под X понимается булев вектор $(x_i), i \in \mathcal{M}$, переменных выбора.

Поставленная задача является NP -трудной, поскольку ее частным случаем служит задача покрытия множествами [2, 3]. Более того, она остается NP -трудной при отыскании ее решения с ограничением отношения $L_A / L^* \leq \tau_{A,L}$ для каждой конкретной задачи из заданного класса [3].

Целью настоящей статьи является применение идеи построения малотрудоёмких (эффективных или статистически эффективных) алгоритмов с оценками ε_A, δ_A качества решения [4 - 6], где ε_A - оценка относительной величины погрешности отыскания значения целевой функции, δ_A - оценка вероятности несрабатывания алгоритма A на классе задач, задаваемых с помощью некоторого случайного механизма. При этом указанные оценки связаны между собой соотношением

$$P\{L_A > (1 + \varepsilon_A) L^*\} \leq \delta_A,$$

где $P\{\cdot\}$ - вероятность соответствующего события.

Отметим наличие очевидной связи $\varepsilon_A = \tau_{A,L} - 1$.

В случае $\varepsilon_A, \delta_A \rightarrow 0$ с увеличением размерности задачи алгоритм называют асимптотически точным [4].

2. Определим класс $\mathcal{K}(A_n^0, B_n^0, a_n, b_n)$ задач стандартизации вида (1)-(4) с элементами вектора $(g_i^0), i \in \mathcal{M}$, и матрицы $(g_{ij}), i \in \mathcal{M}, j \in \mathcal{N}$, принадлежащими соответственно числовым отрезкам $[A_n^0, B_n^0]$ и $[a_n, b_n]$, A_n^0 и a_n неотрицательны. При этом элементы матрицы - независимые одинаково распределенные случайные величины такие, что функция распределения F величин $\xi_{ij} = (g_{ij} - a_n) / (b_n - a_n)$ удовлетворяет условию $F(\xi) \geq \xi, 0 \leq \xi \leq 1$.

3. Далее мы опишем малотрудоёмкий, вообще говоря, приближенный алгоритм \tilde{A} для решения задач из класса $\mathcal{K}(A_n^0, B_n^0, a_n, b_n)$. Нашей конечной целью является получение оценок качества его работы на некоторых подклассах задач стандартизации, входящих в описанный выше класс

$$\mathcal{K}(A_n^0, B_n^0, a_n, b_n).$$

Далее для краткости вместо нижнего индекса \tilde{A} в обозначении какого-либо символа будем использовать волновую пометку над этим обозначением; например, вместо $L_{\tilde{A}}$ пишем \tilde{L} .

Опишем алгоритм \tilde{A} .

Этап 1. Если $m \leq \log_2 n$, то, перебрав не более n различных ненулевых наборов $(x_i), i \in \mathcal{M}$, находим точное решение X^* и заканчиваем работу алгоритма. В противном случае переходим на следующий, второй этап.

Этап 2 (случай $m > \log_2 n$).

2.1. Вычисляем параметры m_0 и \tilde{m} по формулам:

$$m_0 = \sqrt{n(b_n - a_n)/B_n^0 - 1};$$

$$\tilde{m} = \begin{cases} \lceil m_0 \rceil & \text{при } m \geq m_0; \\ m & \text{при } m < m_0. \end{cases}$$

2.2. Отыскиваем подмножество $\tilde{m} \subset m$, состоящее из \tilde{m} первых в порядке неубывания элементов вектора $(q_i^0), i \in m$:

$$\max_{i \in m} q_i^0 \leq \min_{i \in m \setminus \tilde{m}} q_i^0.$$

2.3. Вычисляем вектор назначения $(i_j), j \in n$, где

$$i_j = \operatorname{argmin} \{q_{ij} | i \in \tilde{m}\}, j \in n.$$

2.4. В качестве выходного результата работы алгоритма \tilde{A} принимаем решение $\tilde{X} = (\tilde{x}_i)(\tilde{x}_{ij})$, компоненты которого определяются естественным образом:

$$\tilde{x}_i = \begin{cases} 1 & \text{при } i \in \tilde{m}; \\ 0 & \text{при } i \notin \tilde{m}, \end{cases} \quad \tilde{x}_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{если } i = i_j; \\ 0 & \text{при } i \neq i_j. \end{cases}$$

Выдачей решения \tilde{X} и значения целевой функции $\tilde{L} = L(\tilde{X})$ алгоритм \tilde{A} заканчивает свою работу.

Оценим трудоемкость алгоритма \tilde{A} .

Покажем, что трудоемкость алгоритма \tilde{A} ограничена величинами $O(n^2)$ при $m \leq \log_2 n$ и $O(\tilde{m}(n + \log_2 m))$ при $m > \log_2 n$.

Можно показать, что точное решение задачи (1)–(4) можно получить за число действий порядка $n \cdot 2^m$ (см., например, доказательство леммы 2 в [7]). Следовательно, при $m \leq \log_2 n$ мы получаем оценку $O(n^2)$.

В случае $m > \log_2 n$ оценка $O(\tilde{m}(n + \log_2 m))$ следует из того, что \tilde{m} первых (в порядке неубывания величины q_i^0) элементов множества m отыскиваются с трудоемкостью $O(\tilde{m} \log_2 n)$ действий, а вектор назначения $(i_j), j \in m$, может быть найден за $O(\tilde{m}n)$ действий. При этом отыскание ненулевых компонент решения $\tilde{X} = (\tilde{x}_i)(\tilde{x}_{ij})$ и значения целевой функции \tilde{L} можно осуществить за $O(\tilde{m} + n)$ действий.

В целом трудоемкость описанного алгоритма \tilde{A} оценивается величиной $O(n^2 + \tilde{m}n + \tilde{m} \log_2 m)$ или, более грубо, $O(\nu^2)$, где $\nu = \max(m, n)$. При весьма правдоподобном предположении $m \leq 2^n$ оценка имеет порядок величины $\sim n(n + \tilde{m})$.

4. Далее нам будет удобнее иметь дело с эквивалентной в смысле получаемого решения \tilde{X} задачей $K(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$:

$$f(X) = \sum_{i \in m} c_i^0 x_i + \sum_{i \in m} \sum_{j \in n} c_{ij} x_{ij} \rightarrow \min_X \quad (5)$$

при ограничениях (2)-(4), в которой осуществлена нормализация входных данных:

$$c_i^0 = g_i^0 / (b_n - a_n), \quad i \in m;$$

$$c_{ij} = (g_{ij} - a_n) / (b_n - a_n), \quad i \in m, j \in n;$$

$$a_n^0 = A_n^0 / (b_n - a_n);$$

$$b_n^0 = B_n^0 / (b_n - a_n).$$

Понятно, что целевая функция $L(X)$ исходной задачи связана с целевой функцией $f(X)$ задачи с нормализованными данными с помощью линейного преобразования

$$L(X) = na_n + (b_n - a_n) f(X). \quad (6)$$

Формула для вычисления параметра m_0 алгоритма \tilde{A} в этом случае имеет вид $m_0 = \sqrt{n/b_n^0} - 1$.

5. Далее займемся оценками качества алгоритма \tilde{A} на классе \mathcal{X} .

Л е м м а 1 (о верхней оценке для значения целевой функции \tilde{f}). Алгоритм \tilde{A} гарантирует получение решения \tilde{X} задачи из класса $\mathcal{X}(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ со значением целевой функции \tilde{f} таким, что $P(\tilde{f} > \hat{f}) \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$, где

$$\hat{f} = \tilde{m} b_n^0 + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{\tilde{m} + 1}, \quad (7)$$

$$\varepsilon_n^{(1)} = \sqrt{\ln n / n} \rightarrow 0 \text{ при } n \rightarrow \infty.$$

П о д л е м м а 1.1. Для математического ожидания и дисперсии случайной величины

$$C_m = \sum_{j=1}^n \min_{1 \leq i \leq m} c_{ij},$$

где c_{ij} - независимые случайные величины с одинаковой функцией распределения $F(\xi) \geq \xi$, $0 \leq \xi \leq 1$, справедливы следующие оценки:

$$M C_m \leq \frac{n}{m+1}, \quad (8)$$

$$D C_m \leq \frac{2n}{(m+1)(m+2)}. \quad (9)$$

Доказательство. Вероятность того, что для фиксированного $j, j = 1, \dots, n$, минимум θ_m из m случайных независимых величин $c_{ij}, i = 1, \dots, m$, не превышает значения ξ , равна

$$P_m(\xi) = P\{\theta_m \leq \xi\} = 1 - (1 - F(\xi))^m.$$

Отсюда для математического ожидания величины θ имеем

$$\begin{aligned} M\theta_m &= \int_0^1 \xi dP_m(\xi) = \xi P_m(\xi) \Big|_0^1 - \int_0^1 P_m(\xi) d\xi = 1 - \\ &- \int_0^1 [1 - (1 - F(\xi))^m] d\xi = \int_0^1 (1 - F(\xi))^m d\xi \leq \int_0^1 (1 - \xi)^m d\xi = \frac{1}{m+1}, \end{aligned}$$

откуда следует оценка для математического ожидания случайной величины C_m :

$$MC_m = \sum_{j=1}^n M(\min_{1 \leq i \leq m} c_{ij}) = n M\theta_m \leq \frac{n}{m+1}.$$

Оценим дисперсию случайной величины θ_m :

$$\begin{aligned} D\theta_m &= M\theta_m^2 - (M\theta_m)^2 \leq M\theta_m^2 = \int_0^1 \xi^2 dP_m(\xi) = \\ &= 1 - 2 \int_0^1 \xi P_m(\xi) d\xi = 1 - 2 \int_0^1 \xi [1 - (1 - F(\xi))^m] d\xi = \\ &= 2 \int_0^1 \xi [1 - F(\xi)]^m d\xi \leq 2 \int_0^1 \xi (1 - \xi)^m d\xi = \frac{2}{(m+1)(m+2)}, \end{aligned}$$

откуда получим требуемую оценку для дисперсии величины C_m :

$$DC_m = n D\theta_m \leq \frac{2n}{(m+1)(m+2)}.$$

Доказательство леммы 1. Покажем, что $P\{\tilde{f} > \hat{f}\} \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$. Согласно выбору решения \tilde{X} с помощью алгоритма \tilde{A} имеем

$$\tilde{f} = f(\tilde{X}) = \sum_{k=1}^{\tilde{m}} c_{i_k}^0 + \sum_{j=1}^n \min_{1 \leq k \leq \tilde{m}} c_{i_k j} \leq \tilde{m} b_n^0 + C_{\tilde{m}}, \quad (10)$$

где

$$C_{\tilde{m}} = \sum_{j=1}^n \min_{1 \leq k \leq \tilde{m}} c_{i_k j}.$$

случайная величина, для математического ожидания и дисперсии которой, согласно подлеме 1.1, справедливы оценки вида (8) и (9):

$$MC_{\tilde{m}} \leq \frac{n}{\tilde{m}+1}, DC_{\tilde{m}} \leq \frac{2n}{(\tilde{m}+1)(\tilde{m}+2)}.$$

С учетом формулы (7), оценок (8)–(10) и неравенства Чебышева имеем

$$\begin{aligned} P\{\tilde{f} > \hat{f}\} &\leq P\{C_{\tilde{m}} > (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{\tilde{m}+1}\} \leq \\ &\leq P\{|C_{\tilde{m}} - MC_{\tilde{m}}| > \varepsilon_n^{(1)} \frac{n}{\tilde{m}+1}\} \leq \frac{DC_{\tilde{m}}}{(\varepsilon_n^{(1)} \frac{n}{\tilde{m}+1})^2} = \\ &= \frac{2n}{(\tilde{m}+1)(\tilde{m}+2)} / \left(\sqrt{\frac{\varepsilon n}{n}} \cdot \frac{n}{\tilde{m}+1} \right)^2 < \frac{2}{\varepsilon n} \rightarrow 0 \end{aligned}$$

при $n \rightarrow \infty$, что и требовалось показать.

Л е м м а 2. Алгоритм \tilde{A} дает решение задачи $\mathcal{K}(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ с таким значением целевой функции \tilde{f} , что с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, справедливы неравенства:

$$\tilde{f} \leq m b_n^0 + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{m+1} \quad \text{при} \quad m+1 < \sqrt{n/b_n^0}, \quad (11)$$

$$\tilde{f} \leq (2 + \varepsilon_n^{(1)}) \sqrt{n b_n^0} \quad \text{при} \quad m+1 \geq \sqrt{n/b_n^0}. \quad (12)$$

Д о к а з а т е л ь с т в о. Из леммы 1 следует, что с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$,

$$\tilde{f} \leq \tilde{m} b_n^0 + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{\tilde{m}+1}.$$

Следовательно, при $m+1 < \sqrt{n/b_n^0}$ (т.е. при $m < m_0$) с учетом обозначения для \tilde{m} получим справедливость первого утверждения – неравенства леммы. В случае $m+1 \geq \sqrt{n/b_n^0}$ (или, другими словами, при $m \geq m_0$), по определению, имеем $\tilde{m} = \lceil m_0 \rceil = \lceil \sqrt{n/b_n^0} - 1 \rceil$ и, таким образом, убеждаемся в справедливости утверждения для второго неравенства леммы:

$$\begin{aligned} \tilde{f} &\leq \lceil \sqrt{n/b_n^0} - 1 \rceil b_n^0 + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) n / \sqrt{n/b_n^0} \leq \\ &\leq \sqrt{n b_n^0} + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \sqrt{n b_n^0} = (2 + \varepsilon_n^{(1)}) \sqrt{n b_n^0}. \end{aligned}$$

З а м е ч а н и е. Из доказанных выше лемм становится ясным, что число элементов множества \mathcal{M} в алгоритме $\tilde{\mathcal{A}}$ (см. п.п. 2.2, 2.3) выбрано из экстремальных соображений, а именно: при таком выборе параметра \tilde{m} , как видно из формулы (7), верхняя оценка \tilde{f} для целевой функции, получаемой в результате работы алгоритма, при малых $\varepsilon_n^{(1)}$ близка к своему минимальному значению.

Т е о р е м а 1. Алгоритм $\tilde{\mathcal{A}}$ решения задачи $\mathcal{K}(A_n^0, B_n^0, a_n, b_n)$, $a_n > 0$, асимптотически точен, если

$$(b_n - a_n)/a_n = o(\log_2 n), \quad (13)$$

$$B_n^0/a_n = o(n/\log_2 n). \quad (14)$$

Д о к а з а т е л ь с т в о. Так как при $m \leq \log_2 n$ алгоритм $\tilde{\mathcal{A}}$ находит точное решение, то для доказательства утверждения достаточно показать, что при $m > \log_2 n$ с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, справедливо неравенство $\tilde{L} \leq (1 + \tilde{\varepsilon}_n) L^*$, где $\tilde{\varepsilon}_n \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$.

С учетом преобразования (6) и очевидного неравенства $L^* \geq na_n$ имеем

$$\frac{\tilde{L}}{L^*} \leq \frac{na_n + (b_n - a_n)\tilde{f}}{na_n} = 1 + \frac{(b_n - a_n)}{na_n} \tilde{f}.$$

При $m+1 \leq \sqrt{n/b_n^0}$ с учетом неравенства (11) леммы 2, имея в виду интересующую нас область значений $m > \log_2 n$, с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, получим

$$\begin{aligned} \frac{\tilde{L}}{L^*} &\leq 1 + \frac{b_n - a_n}{na_n} \left(m b_n^0 + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{m+1} \right) \leq 1 + \\ &+ \frac{b_n - a_n}{na_n} \left(b_n^0 \log_2 n + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{\log_2 n} \right) \leq \\ &\leq 1 + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \left(\frac{B_n^0/a_n}{n/\log_2 n} + \frac{b_n/a_n - 1}{\log_2 n} \right). \end{aligned}$$

В случае же $m+1 \geq \sqrt{n/b_n^0}$ из неравенства (12) леммы 2 с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, следует

$$\begin{aligned} \frac{\tilde{L}}{L^*} &\leq 1 + \frac{b_n - a_n}{na_n} (2 + \varepsilon_n^{(1)}) \sqrt{n b_n^0} \leq 1 + \\ &+ 2(1 + \varepsilon_n^{(1)}) \sqrt{\frac{(b_n/a_n - 1)}{\log_2 n} \cdot \frac{B_n^0/a_n}{n/\log_2 n}} \leq \\ &\leq 1 + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \left(\frac{b_n/a_n - 1}{\log_2 n} + \frac{B_n^0/a_n}{n/\log_2 n} \right). \end{aligned}$$

Положив

$$\tilde{\varepsilon}_n = (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \left(\frac{b_n/a_n - 1}{\log_2 n} + \frac{B_n^0/a_n}{n/\log_2 n} \right),$$

имеем неравенство $\tilde{L} \leq (1 + \tilde{\varepsilon}_n) L^*$. В силу условий (13)–(14) и того, что $\varepsilon_n^{(1)} = \sqrt{\ln n/n} \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$, следует, что $\tilde{\varepsilon}_n \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$. Тем самым доказана асимптотическая точность алгоритма \tilde{A} в условиях сформулированной теоремы.

С л е д с т в и е 1. Утверждение теоремы 1 справедливо и для класса задач стандартизации, у которых требование $F(\xi) \geq \xi$ для функции распределения заменено на условие ее вогнутости.

Действительно, можно показать, что из вогнутости $F(\xi)$ по ξ , $0 \leq \xi \leq 1$, следует, что $F(\xi) \geq \xi$ для всякого $\xi \in [0, 1]$. По определению вогнутой функции имеем $F(\xi) \geq (1 - \alpha)F(\xi_1) + \alpha F(\xi_2)$ при $0 \leq \xi_1 \leq \xi \leq \xi_2 \leq 1$ и $0 \leq \alpha \leq 1$. Положив $\alpha = \xi$, $\xi_1 = 0$, $\xi_2 = 1$, получим

$$F(\xi) \geq (1 - \xi)F(0) + \xi F(1) \geq \xi.$$

6. Перейдем к обоснованию оценок качества алгоритма на подклассе $\mathcal{K}' \subset \mathcal{K}$ задач стандартизации с равномерным распределением случайных величин

$$c_{ij} = (g_{ij} - a_n) / (b_n - a_n):$$

$$F(\xi) = \xi, \quad 0 \leq \xi \leq 1, \quad (15)$$

и с параметрами m, n, a_n^0 , удовлетворяющими следующим условиям:

$$m = o(n^\lambda); \quad (16)$$

$$a_n^0 \geq \Psi_n \ln^2 n / n, \quad (17)$$

где λ – константа, $\lambda = 1$; Ψ_n – растущая медленнее, чем n , функция:

$$\Psi_n \rightarrow \infty \text{ при } n \rightarrow \infty, \quad \Psi_n = o(n).$$

Наряду с результатами, полученными выше для верхней оценки \hat{f} целевой функции задачи \mathcal{K} , нам понадобятся некоторые нижние оценки целевой функции \tilde{f} в задаче \mathcal{K}' . Оценочной снизу для задачи $\mathcal{K}'(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$, т.е. задачи (5), (2)–(4), является двойственная к ней задача со снятием ограничений (4) на целочисленность переменных выбора x_i , $i \in m$:

$$\left. \begin{aligned} \sum_{j \in n} v_j &\rightarrow \max_{(v_j)}; \\ \sum_{j \in n} (v_j - c_{ij})^+ &\leq c_i^0, \quad i \in m, \end{aligned} \right\} \quad (18)$$

где обозначено $(v_j - c_{ij})^+ = \max(0, v_j - c_{ij})$.

Условимся искать такое допустимое (точнее, допустимое с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$) решение последней задачи, что $v_j = v$, $0 \leq v \leq 1$, для любого $j \in \pi$.

Обозначим

$$Q_i(v) = \sum_{j \in \pi} (v - c_{ij})^+, \quad i \in m.$$

Нетрудно вычислить первые два момента случайной величины $Q_i(v)$:

$$M Q_i(v) = \frac{1}{2} n v^2, \quad i \in m; \quad (19)$$

$$D Q_i(v) = \frac{1}{3} n v^3 (1 - \frac{3}{4} v), \quad i \in m. \quad (20)$$

Через v_0 обозначим решение уравнения

$$M Q_i(v) + 2\sqrt{\lambda \ln n} D Q_i(v) = a_n^0,$$

с учетом (19), (20), имеющего вид

$$n v^2 / 2 + \sqrt{\lambda \ln n} v^3 (4/3 - v) = a_n^0. \quad (21)$$

Л е м м а 3. Для задачи из класса $\mathcal{K}(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ справедливы оценки для решения уравнения (21):

$$\sqrt{2(1 - \varepsilon_n^{(2)})} a_n^0 / n \leq v_0 \leq \sqrt{2 a_n^0 / n}, \quad (22)$$

где $\varepsilon_n^{(2)} = 4\sqrt{\lambda} / (18 \Psi_n)^{1/4} \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$.

Д о к а з а т е л ь с т в о. Оценка сверху для v_0 следует непосредственно из уравнения (21). С ее использованием из того же уравнения имеем

$$n v_0^2 / 2 + \sqrt{\frac{4}{3} \lambda n \ln n} \left(\frac{2 a_n^0}{n} \right)^{3/2} \geq a_n^0,$$

$$n v_0^2 / 2 + a_n^0 \sqrt{\frac{8 \lambda \ln n \sqrt{2}}{3 (n a_n^0)^{1/2}}} \geq a_n^0,$$

откуда с учетом условия (17) получаем

$$v_0 \geq \sqrt{(1 - 4\sqrt{\lambda} / (18 \Psi_n)^{1/4}) \cdot 2 a_n^0 / n} = \sqrt{(1 - \varepsilon_n^{(2)})} \sqrt{2 a_n^0 / n}.$$

Л е м м а 4. Вектор $(v_j), j \in \pi$, где $v_j = v_0, j \in \pi$, с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, допустим в задаче (18), двойственной к задаче $\mathcal{K}(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ без условия целочисленности на переменные $x_i, i \in m$.

Д о к а з а т е л ь с т в о. Надо показать, что

$$P\{Q_i(v_0) \leq c_i^0, \quad i = 1, \dots, m\} \rightarrow 1, \quad \text{при } n \rightarrow \infty.$$

С учетом независимости случайных величин $Q_i(v_0)$, $i = 1, \dots, m$, и неравенств $C_i^0 \geq a_n^0$, $i = 1, \dots, m$, имеем:

$$\begin{aligned} P\{Q_i(v_0) \leq C_i^0, i = 1, \dots, m\} &\geq P\{Q_i(v_0) \leq a_n^0, i = 1, \dots, m\} = \\ &= (P\{Q_1(v_0) \leq a_n^0\})^m = (1 - P\{Q_1(v_0) > a_n^0\})^m \geq \\ &\geq 1 - mP\{Q_1(v_0) > a_n^0\}. \end{aligned}$$

Таким образом, для доказательства справедливости утверждения леммы достаточно показать, что

$$mP\{Q_1(v_0) > a_n^0\} \rightarrow 0 \quad \text{при } n \rightarrow \infty. \quad (2.3)$$

Для этого воспользуемся следующим результатом из теории оценивания сумм независимых случайных величин:

Т е о р е м а В.В.Петрова [8]. Пусть η_1, \dots, η_n — независимые случайные величины с $M\eta_j = 0$, $j = 1, \dots, n$, и для некоторых T и h_j , $j = 1, \dots, n$, при любых t , $0 \leq t \leq T$, выполнено

$$Me^{t\eta_j} \leq e^{\frac{1}{2}h_j t^2}, \quad j = 1, \dots, n. \quad (2.4)$$

Тогда имеют место неравенства:

$$P\left\{\sum_{j=1}^n \eta_j \geq \theta\right\} \leq \begin{cases} \exp(-0,5\theta^2/H) & \text{при } \theta \leq HT, \\ \exp(-\theta T/2) & \text{при } \theta > HT, \end{cases} \quad (2.5)$$

где $H = \sum_{j=1}^n h_j$.

Введем обозначения для случайных величин $\eta_j = \frac{(v_0 - \xi)^+ - v_0^2/2}{\sigma}$, $j = 1, \dots, n$, где независимые случайные величины ξ_j , $j = 1, \dots, n$, имеют функцию распределения $F(\xi) = \xi$, $0 \leq \xi \leq 1$; $\sigma = \sqrt{D(v_0 - \xi)^+} = \sqrt{v_0^3(1 - 0,75v_0)/3}$; $M(v_0 - \xi)^+ = v_0^2/2$. Очевидно, $M\eta_j = 0$, $D\eta_j = 1$ ($j = 1, \dots, n$).

Покажем, что условия теоремы Петрова выполнены для независимых случайных величин η_j , $j = 1, \dots, n$, при $h_j = 2$, $j = 1, \dots, n$, и $T = 0,5\sigma/v_0$.

Оценим величину $Me^{t\eta_j}$ в левой части неравенства (2.4):

$$\begin{aligned}
 Me^{t\eta_j} &= M \exp \left\{ \frac{(v_0 - \xi)^+ - v_0^2/2}{\sigma} t \right\} = \\
 &= e^{-\frac{v_0^2 t}{2\sigma}} M \left\{ e^{(v_0 - \xi_j)^+ t/\sigma} \right\} = e^{-\frac{v_0^2 t}{2\sigma}} \left\{ \int_0^{v_0} e^{\frac{v_0 - \xi}{\sigma} t} d\xi + 1 - v_0 \right\} = \\
 &= e^{-\frac{v_0 \gamma}{2}} \left\{ 1 + v_0 (e^\gamma - 1 - \gamma) / \gamma \right\},
 \end{aligned}$$

где $\gamma = v_0 t / \sigma \leq v_0 t / \sigma = 1/2$. Далее, имеем

$$\begin{aligned}
 Me^{t\eta_j} &= e^{-\frac{v_0 \gamma}{2}} \left\{ 1 + \frac{v_0}{\gamma} \sum_{k=2}^{\infty} \frac{\gamma^k}{k!} \right\} = e^{-\frac{v_0 \gamma}{2}} \left(1 + \frac{v_0 \gamma}{2} + v_0 \sum_{k=2}^{\infty} \frac{\gamma^k}{(k+1)!} \right) = \\
 &= e^{-\frac{v_0 \gamma}{2}} \left(e^{\frac{v_0 \gamma}{2}} - \sum_{k=2}^{\infty} \frac{(v_0 \gamma / 2)^k}{k!} + v_0 \sum_{k=2}^{\infty} \frac{\gamma^k}{(k+1)!} \right) = \\
 &= 1 + e^{-v_0 \gamma / 2} \cdot v_0 \sum_{k=2}^{\infty} \gamma^k \frac{1 - (k+1) v_0^{k-1} / 2^k}{(k+1)!} \leq 1 + v_0 \gamma^2 \sum_{k=0}^{\infty} C_k \gamma^k,
 \end{aligned}$$

где обозначено

$$C_k = \frac{1 - (k+3) v_0^{k+1} / 2^{k+2}}{(k+3)!}, \quad k = 0, 1, \dots$$

Покажем, что последовательность $\{C_k\}$, $k = 0, 1, \dots$, — невозрастающая. Предположим противное: найдется номер $k \geq 1$, при котором $C_{k-1} < C_k$. Из этого вытекает эквивалентное неравенство $2^{k+1} < (k+3) v_0^k (1 - \frac{v_0}{2(k+2)})$, откуда следует противоречивое при $k \geq 1$ неравенство $2^{k+1} < k+3$. Итак, можно воспользоваться неравенством $C_k \leq C_0 = (1 - \frac{3}{4} v_0) / 6$ для любого $k = 1, 2, \dots$ и продолжить оценку для $Me^{t\eta_j}$:

$$\begin{aligned}
 Me^{t\eta_j} &\leq 1 + v_0 C_0 \gamma^2 \sum_{k=0}^{\infty} \gamma^k = 1 + \frac{\gamma_0 C_0 \gamma^2}{1 - \gamma} = \\
 &= 1 + \frac{v_0 (1 - 0,75 v_0)}{6(1 - \gamma)} \cdot \left(\frac{v_0 t}{\sigma} \right)^2 = 1 + \frac{t^2}{2(1 - \gamma)}.
 \end{aligned}$$

Окончательно, учитывая, что $\gamma \leq 1/2$ и $h_j = 2$, имеем

$$Me^{t\eta_j} \leq 1 + t^2 \leq e^{t^2} = e^{\frac{1}{2} h_j t^2},$$

т.е. справедливость неравенства (24) доказана.

Представим теперь левую часть в (23) в эквивалентном виде:

$$\begin{aligned} m P \left\{ \frac{Q_1(v_0) - n v_0^2/2}{6} > \frac{a_n^0 - n v_0^2/2}{6} \right\} = \\ = m P \left\{ \sum_{j=1}^n \eta_j > 2 \sqrt{\lambda n \ell n n} \right\}. \end{aligned}$$

Покажем, что $\theta = 2 \sqrt{\lambda n \ell n n} \leq HT$. Поскольку $H = 2n$, $T = 6/2v_0$,

то неравенство

$$2 \sqrt{\lambda n \ell n n} \leq HT = \frac{n6}{v_0} = n \sqrt{\frac{v_0}{3} \left(1 - \frac{3}{4} v_0\right)}$$

или

$$v_0 \left(1 - \frac{3}{4} v_0\right) \geq 12 \lambda \frac{\ell n n}{n}$$

справедливо при $24 \lambda \ell n n / n \leq v_0 \leq 1$, но при достаточно больших n неравенство $v_0 \geq 24 \lambda \ell n n / n$ выполняется, так как из леммы 3 с учетом условия (17) на класс задач \mathcal{K}' следует, что

$$v_0 \geq \sqrt{(1 - \varepsilon_n^{(2)}) 2 a_n^0 / n} \geq \sqrt{(1 - \varepsilon_n^{(2)}) \frac{2 \Psi_n \ell n^2 n}{n^2}} = \sqrt{2(1 - \varepsilon_n^{(2)}) \Psi_n} \cdot \frac{\ell n n}{n},$$

а при достаточно больших n неравенство $\sqrt{2(1 - \varepsilon_n^{(2)}) \Psi_n} \geq 24 \lambda$ справедливо в силу $\Psi_n \rightarrow \infty$, $\varepsilon_n^{(2)} \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$.

Окончательно из теоремы Петрова и условия (16) на класс задач \mathcal{K}' получаем:

$$m P \left\{ \sum_{j=1}^n \eta_j > 2 \sqrt{\lambda n \ell n n} \right\} \leq m \exp \left(- \frac{4 \lambda n \ell n n}{4n} \right) = \frac{m}{n \lambda} \rightarrow 0$$

при $n \rightarrow \infty$. Тем самым лемма 4 доказана.

Л е м м а 5. Для задачи из класса $\mathcal{K}'(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, справедлива следующая нижняя оценка целевой функции:

$$f^* \geq \sqrt{2(1 - \varepsilon_n^{(2)}) n a_n^0}.$$

Д о к а з а т е л ь с т в о очевидным образом следует из неравенства

$$f^* \geq \max \left\{ \sum_{j=1}^n v_j \mid \sum_{j=1}^n (v_j - c_{ij})^+ \leq c_i^0, i = 1, \dots, m \right\}$$

и лемм 3 и 4.

Л е м м а 6. Для задачи из класса $\mathcal{K}(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ при $m+1 \leq \sqrt{\rho n / a_n^0}$, ρ — константа, $0 < \rho \leq 1$, в качестве характеристик качества

алгоритма \tilde{A} можно указать оценки $\tilde{\varepsilon}_n \rightarrow \rho$, $\tilde{\delta}_n \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$.

Доказательство. Справедливо очевидное неравенство

$$f^* \geq a_n^0 + C_m, \text{ где}$$

$$C_m = \sum_{j \in n} \min_{1 \leq i \leq m} c_{ij} -$$

случайная величина с $MC_m = n/(m+1)$ и $DC_m = mn/((m+2)(m+1)^2)$ (см. [9, с. 49]). Легко показать, что

$$f^* \geq a_n^0 + (1 - \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{m+1}, \quad (26)$$

где $\varepsilon_n^{(1)} = \sqrt{\ln n / n}$, с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$. Действительно, вероятность противоположного события стремится к нулю с ростом n :

$$\begin{aligned} P\left\{f^* < a_n^0 + (1 - \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{m+1}\right\} &\leq P\left\{C_m < (1 - \varepsilon_n^{(1)}) MC_m\right\} \leq \\ &\leq P\{|C_m - MC_m| > \varepsilon_n^{(1)} MC_m\} \leq \\ &\leq \frac{DC_m}{(\varepsilon_n^{(1)} MC_m)^2} = \frac{mn}{\frac{\ln n}{n} \left(\frac{n}{m+1}\right)^2 (m+2)(m+1)^2} < \frac{1}{\ln n} \rightarrow 0 \end{aligned}$$

при $n \rightarrow \infty$.

С учетом оценки (26) и неравенства (11) леммы 2 получаем

$$\begin{aligned} \frac{\tilde{f}}{f^*} &\leq \frac{mb_n^0 + (1 + \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{m+1}}{a_n^0 + (1 - \varepsilon_n^{(1)}) \frac{n}{m+1}} \leq \frac{(m+1)^2 b_n^0 / n + 1 + \varepsilon_n^{(1)}}{1 - \varepsilon_n^{(1)}} \leq \\ &\leq \frac{\rho + 1 + \varepsilon_n^{(1)}}{1 - \varepsilon_n^{(1)}} = 1 + \frac{\rho + 2\varepsilon_n^{(1)}}{1 - \varepsilon_n^{(1)}} = 1 + \tilde{\varepsilon}_n. \end{aligned}$$

Итак, получены оценки качества алгоритма \tilde{A} с нужными свойствами:

$$\tilde{\varepsilon}_n = \frac{\rho + 2\varepsilon_n^{(1)}}{1 - \varepsilon_n^{(1)}} \rightarrow \rho, \quad \tilde{\delta}_n = \frac{1}{\ln n} \rightarrow 0 \quad \text{при } n \rightarrow \infty.$$

С л е д с т в и е 2. Относительное значение целевой функции \tilde{f}/f^* , полученное алгоритмом \tilde{A} для задачи из класса $\mathcal{K}(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$, с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, ограничено сверху величиной $\tilde{\tau}_f$, такой, что

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \tilde{\tau}_f = \begin{cases} 3/2 & \text{при } m+1 \leq \sqrt{0,5n/b_n^0}; \\ \sqrt{2} & \text{при } m+1 \leq \sqrt{(\sqrt{2}-1)n/b_n^0}. \end{cases}$$

Две числовые последовательности $\{\xi_n\}$ и $\{\eta_n\}$ называют эквивалентными, если $\xi_n/\eta_n \rightarrow 1$ при $n \rightarrow \infty$, обозначая это символом $\xi_n \sim \eta_n$. Обозначим также $\alpha_n = b_n^0/A_n^0$.

Л е м м а 7. Алгоритм \tilde{A} , примененный к задаче из класса $\mathcal{K}'(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$, при $m+1 > \sqrt{0,5n/b_n^0}$ и $m < m_0$ с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, дает отношение $\tilde{f}/f^* \leq \tilde{\tau}_f \sim 1,5\sqrt{\alpha_n}$.

Д о к а з а т е л ь с т в о. Из леммы 2 и 5 следует, что с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$,

$$\begin{aligned} \frac{\tilde{f}}{f^*} &\leq \frac{mb_n^0 + (1+\varepsilon_n^{(1)})\frac{n}{m+1}}{\sqrt{(1-\varepsilon_n^{(1)}) \cdot 2na_n^0}} \leq \\ &\leq \frac{\sqrt{0,5n/b_n^0} \cdot b_n^0 + \frac{(1+\varepsilon_n^{(1)})n}{\sqrt{0,5n/b_n^0}}}{\sqrt{(1-\varepsilon_n^{(1)}) 2na_n^0}} = \\ &= \frac{3/2 + \varepsilon_n^{(1)}}{1 - \varepsilon_n^{(1)}} \sqrt{\alpha_n} \sim 1,5\sqrt{\alpha_n}. \end{aligned}$$

Л е м м а 8. Применение алгоритма \tilde{A} к задаче из класса $\mathcal{K}'(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ в случае $m \geq m_0$ с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, дает решение с таким значением целевой функции \tilde{f} , что

$$\tilde{f}/f^* \leq \tilde{\tau}_f \sim \sqrt{2\alpha_n}.$$

Д о к а з а т е л ь с т в о. С учетом неравенства (12) в лемме 2 и леммы 5 имеем

$$\frac{\tilde{f}}{f^*} \leq \frac{(2+\varepsilon_n^{(1)})\sqrt{n b_n^0}}{\sqrt{(1-\varepsilon_n^{(1)}) 2na_n^0}} = \frac{1+0,5\varepsilon_n^{(1)}}{(1-\varepsilon_n^{(2)})^{1/2}} \sqrt{2\alpha_n} \sim \sqrt{2\alpha_n}$$

с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$.

Из лемм 7 и 8 и следствия 2 вытекает следующая

Т е о р е м а 2. Применение алгоритма \tilde{A} к задаче из класса $\mathcal{K}'(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ гарантирует отношение \tilde{f}/f^* , которое с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, не превосходит величины $\tilde{\tau}_f \sim 1,5\sqrt{\alpha_n}$.

Используя оценки качества алгоритма \tilde{A} , доказанные выше для задачи $\mathcal{K}'(a_n^0, b_n^0, 0, 1)$ с нормализованными входными данными, можно получить аналогичные результаты для задачи из класса $\mathcal{K}'(A_n^0, B_n^0, a_n, b_n)$:

Т е о р е м а 3. Применение алгоритма \tilde{A} к задаче из класса $\mathcal{K}'(A_n^0, B_n^0, a_n, b_n)$ дает отношение \tilde{L}/L^* с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, ограниченное величиной $\tilde{\tau}_L \sim 1,5\sqrt{\alpha_n}$.

Д о к а з а т е л ь с т в о. Для оценки отношения \tilde{L}/L^* воспользуемся преобразованием (6) и неравенством $\tilde{f} \geq f^*$:

$$\frac{\tilde{L}}{L^*} = \frac{na_n + (b_n - a_n)\tilde{f}}{na_n + (b_n - a_n)f^*} \leq \frac{na_n\tilde{f}/f^* + (b_n - a_n)\tilde{f}}{na_n + (b_n - a_n)f^*} \leq \frac{\tilde{f}}{f^*},$$

откуда с учетом теоремы 2 с вероятностью, стремящейся к 1 при $n \rightarrow \infty$, имеет место

$$\frac{\tilde{L}}{L^*} \leq \tilde{\tau}_f = \tilde{\tau}_L \sim 1,5\sqrt{\alpha_n}.$$

З а м е ч а н и е. В случае величины $m+1$, не входящей в интервал $(\beta m_0, m_0)$, $\beta = \sqrt{2}-1 \approx 0,63$, константа 1,5 в утверждениях теорем 2 и 3 может быть уменьшена до $\sqrt{2}$.

Непосредственно из последних теорем в качестве следствия вытекает следующая практически важная

Т е о р е м а 4. Для алгоритма \tilde{A} , применяемого к задаче стандартизации из класса \mathcal{K}' с одинаковыми компонентами вектора $(g_i^0), i \in m$: $g_i^0 = g^0, i = 1, \dots, m$, справедливы оценки $\tilde{\varepsilon}_n, \tilde{\delta}_n$, асимптотически равные 1/2 и 0:

$$\tilde{\varepsilon}_n \rightarrow 1/2, \tilde{\delta}_n \rightarrow 0 \quad \text{при} \quad n \rightarrow \infty.$$

З а м е ч а н и е. Понятно, что в случае одинаковых $g_i^0, i \in m$, в п. 2.2 второго этапа алгоритма \tilde{A} в множество \tilde{m} можно включить произвольные \tilde{m} элементов множества m .

Поступила в ред.-изд. отдел

2 сентября 1986 г.

Л и т е р а т у р а

1. Береснев В.Л., Гимади Э.Х., Дементьев В.Т. Экстремальные задачи стандартизации. - Новосибирск: Наука. - 1978. - 333 с.
2. Карп Р.М. Сводимость комбинаторных проблем // Кибернетический сборник. - М.: Мир, 1975. - С. 16-38.

3. Гэри М., Джонсон Д. Вычислительные машины и труднорешаемые задачи. - М.: Мир, 1982. - 416 с.
4. Гимади Э.Х., Глебов Н.И., Перепелица В.А. Алгоритмы с оценками для задач дискретной оптимизации. // Проблемы кибернетики. - М.: Наука, 1975. - Вып. 31. - С. 35-42.
5. Гимади Э.Х., Перепелица В.А. Асимптотически точный подход к решению задачи коммивояжера. // Управляемые системы. - Новосибирск, 1974.-Вып.12.- С. 35-45.
6. Гимади Э.Х., Залюбовский В.В. Асимптотически точный подход к решению одномерной задачи упаковки в контейнеры.// Дискретные задачи оптимизации (Управляемые системы). - Новосибирск, 1984. - Вып. 25.- С. 48-57.
7. Гимади Э.Х. Задача размещения на сети с центрально-связными областями обслуживания // Там же. - С. 38-47.
8. Петров В.В. Суммы независимых случайных величин. - М.: Наука, 1972. - 416 с.
9. Дейвид Г. Порядковые статистики. - М.: Наука, 1979. - 336 с.