

РЕОПТИМИЗАЦИЯ ЗАДАЧИ О МАКСИМАЛЬНОМ k -ПОКРЫТИИ: ПОРОГ ОТНОШЕНИЯ АППРОКСИМАЦИИ

Ключевые слова: реоптимизация, r -приближенный алгоритм.

ВВЕДЕНИЕ

Существует большое количество проблем в дискретной оптимизации, и нахождение их решения является важным в различных приложениях. К сожалению, большинство этих проблем вычислительно труднорешаемы, и используются различные подходы (эвристики, приближенные алгоритмы, рандомизация) для получения хороших (не обязательно оптимальных) решений. Однако нет никакой гарантии в качестве полученных приближенных решений или в эффективности применяемого алгоритма. Один из подходов, предложенных в настоящее время, — не рассматривать конкретные экземпляры проблем как изолированные задания, а использовать накопленный вычислительный опыт нахождения решения других экземпляров, отличных от исходных. Предлагается не начинать с нуля, оперируя проблемой, а эффективно использовать предварительные знания о подобных экземплярах проблем, если они доступны. Казалось бы, что таких предварительных знаний не должно быть, поскольку начальные данные для проблем рассматриваются изолированно. Однако в действительности подобные знания могут оказаться доступными, если экземпляры проблем появляются как некоторые локальные модификации предыдущих экземпляров. Тогда возникает вопрос: можно ли, исходя из оптимального решения экземпляра проблемы (или близкого к нему), использовать эту информацию для нахождения оптимального (или близкого к нему) решения экземпляра проблемы, полученного в результате незначительных локальных модификаций первоначального экземпляра. Данный подход, названный реоптимизацией [1–7], позволяет в некоторых случаях получить лучшее качество приближенного решения (которое определяется как отношение значения приближенного решения к точному) в локально модифицированных экземплярах, чем в первоначальных. Например, при вставке (удалении) элемента в множество задача о покрытии множествами реоптимизирована с отношением $\left(2 - \frac{1}{\ln m + 1}\right)$, где m — число элементов множества [8]. Жадный алгоритм дает качество приближения $\ln m + 1$. При любом $m > 1$ имеем $2 - \frac{1}{\ln m + 1} < \ln m + 1$, т.е. лучшее качество приближения.

В настоящей статье данная проблема относится к задаче о максимальном k -покрытии. Считают, что для проблемы P установлена верхняя оценка отношения аппроксимации C , если существует полиномиальный C -приближенный алгоритм решения P , и установлена нижняя оценка отношения аппроксимации c , если для произвольного $\varepsilon > 0$ не существует полиномиального приближенного алгоритма для P , на котором достигается отношение аппроксимации $c + \varepsilon > 0$. Если $C = c$, то для проблемы P установлен порог отношения аппроксимации.

Для некоторых проблем удалось установить порог отношения аппроксимации, например для задачи о покрытии множествами установлен порог $\ln n$ [12].

Недостаточно исследованной является проблема установления порогов отношения аппроксимации для реоптимизационных версий NP -трудных задач. В данной работе эта проблема изучается для реоптимизации задачи о максимальном k -покрытии. Получены следующие результаты.

Для произвольного $\varepsilon > 0$ при вставке (удалении) элемента в множество, задача о максимальном k -покрытии не может быть реоптимизирована с отношением

© В.А. Михайлюк, 2012

$1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon$, если $NP \not\subseteq TIME(m^{O(\log \log m)})$. Ниже представлен алгоритм реоптимизации, на котором достигается отношение аппроксимации $1 - \frac{1}{e+1}$. Таким образом, для реоптимизации задачи о максимальном k -покрытии при вставке (удалении) элемента в множество получен порог отношения аппроксимации, равный $1 - \frac{1}{e+1}$.

ПРЕДВАРИТЕЛЬНЫЕ СВЕДЕНИЯ О ПРИБЛИЖЕННЫХ АЛГОРИТМАХ И АППРОКСИМАЦИОННЫХ КЛАССАХ ЗАДАЧ ДИСКРЕТНОЙ ОПТИМИЗАЦИИ

Приведем некоторые необходимые обозначения для дальнейшего изложения [7].

Определение 1 [7]. NP -оптимизационная проблема (NPO -проблема) Π определяется как четверка $(E, \text{Sol}, m, \text{opt})$ такая, что:

— E является множеством экземпляров Π , распознаваемым за полиномиальное время;

— для данного $I \in E$ $\text{Sol}(I)$ — множество допустимых решений I ; для каждого $S \in \text{Sol}(I)$ $|S|$ (размер S) полиномиален по $|I|$ (размер I); для любого данного I за полиномиальное время можно определить $S \in \text{Sol}(I)$;

— для данных $I \in E$ и $S \in \text{Sol}(I)$ $m(I, S)$ обозначает значение (числовое) S ; m полиномиально вычислима и обычно называется целевой функцией;

— $\text{opt} \in \{\min, \max\}$ — тип оптимизационной проблемы.

Для данной NPO -проблемы $\Pi = \{E, \text{Sol}, m, \text{opt}\}$ оптимальное решение экземпляра I с Π будем обозначать $S^*(I)$, а его величину $m(I, S^*(I))$ — как $\text{opt}(I)$.

Определение 2 [7]. Для данной NPO -проблемы $\Pi = (E, \text{Sol}, m, \text{opt})$ приближенный (аппроксимационный) алгоритм A — это алгоритм, который для данного экземпляра I с Π выдает допустимое решение $S \in \text{Sol}(I)$.

Если A выполняется за полиномиальное время по $|I|$, то A называется полиномиальным приближенным алгоритмом для Π .

Качество приближенного алгоритма обычно оценивается как отношение $\rho_A(I)$ (аппроксимационное отношение) между значением приближенного решения $m(I, A(I))$ и значением оптимального решения $\text{opt}(I)$. Таким образом, для минимизационных проблем аппроксимационное отношение находится в пределе $[1, \infty)$, для максимизационных проблем — в пределе $[0, 1]$.

Относительно качества приближенных алгоритмов NPO -проблемы классифицируют следующим образом.

Определение 3 [7]. NPO -проблема Π принадлежит классу APX, если существуют полиномиально приближенный алгоритм A и рациональное число r такие, что для данного I с Π имеем $\rho_A(I) \leq r$ (для максимизационных $\rho_A(I) \geq r$), если Π — минимизационная (соответственно максимизационная) проблема. В этом случае A называется r -приближенным (аппроксимационным) алгоритмом (а проблема Π r -аппроксимируема алгоритмом A).

Примерами комбинаторных оптимизационных проблем, принадлежащих классу APX являются реоптимизации Max Weighted Sat, Min Vertex Cover, Min TSP. Для отдельных проблем из класса APX можно ввести более сильную форму аппроксимационности.

В таких проблемах для любого данного рационального $r > 1$ (или $r \in (0, 1)$ для максимизационных проблем) существуют алгоритм A_r и подходящий полином p такие, что A_r — r -аппроксимационный (приближенный) алгоритм со временем, измеряемым как p по $|I|$. Семейство алгоритмов A_r (параметризованное с помощью r) называется полиномиальной приближенной схемой (PTAS — Polynomial Time Approximation Scheme).

Определение 4 [7]. NPO -проблема Π принадлежит классу PTAS, если для любого данного рационального $r > 1$ ($r \in (0, 1)$) и любого экземпляра I с Π существует полиномиальная приближенная схема A_r такая, что $\rho_{A_r}(I) \leq r$ (соответственно $\rho_{A_r}(I) \geq r$), если Π — минимизационная (соответственно максимизационная) проблема.

Заметим, что в определении PTAS время алгоритма A_r полиномиально относительно размера входа, однако оно может быть экспоненциально относительно $r-1$. Лучшая ситуация возникает, когда время выполнения полиномиально как по размеру входа, так и относительно $r-1$ ($1-r$ для максимизационных проблем). В этом случае алгоритм называется полностью полиномиальной приближенной схемой (FPTAS — Fully Polynomial Time Approximation Scheme).

Определение 5 [7]. *NPO*-проблема принадлежит классу FPTAS, если она допускает полностью полиномиальную приближенную схему.

Если $P \neq NP$, то имеет место включение $FPTAS \subset PTAS \subset APX \subset NPO$.

ЖАДНЫЙ АЛГОРИТМ ДЛЯ ЗАДАЧИ О МАКСИМАЛЬНОМ k -ПОКРЫТИИ

Пусть $S = \{1, 2, \dots, m\}$ — множество точек, $F = \{F_1, F_2, \dots, F_n\}$ — семейство подмножеств множества S . Максимальное k -покрытие является проблемой выбора k подмножеств из F таких, что их объединение содержит максимальное число точек (имеет максимальную мощность). Эта проблема является *NP*-трудной [12].

Считают, что полиномиальный алгоритм конструктивно приближает (аппроксимирует) максимальное k -покрытие с отношением $\delta < 1$, если для произвольного входа число точек, покрываемых k -множествами и выбранных алгоритмом, есть не менее чем δ — часть числа точек, покрываемых оптимальным решением. Под жадным алгоритмом для задачи о максимальном k -покрытии понимают итеративный процесс выбора множеств, которые покрывают наибольшее число еще не покрытых точек. Имеет место теорема.

Теорема 1 [12]. Жадный алгоритм конструктивно аппроксимирует максимальное k -покрытие с отношением, не меньшим $1 - \frac{1}{e} \approx 0,632$.

Доказательство. Пусть $S' \subset S$ — число точек, покрытых оптимальным решением; $n' = |S'|$; n_i — число новых точек, покрытых i -м множеством, выбранным жадным алгоритмом. Поскольку S' должно быть покрытым k множествами, то

$$n_i \geq \left(n' - \sum_{j=1}^{i-1} n_j \right) / k.$$

$$\text{Следовательно, } \sum_{j=1}^i n_j \geq n' - n' \left(-\frac{1}{k} \right)^i \text{ и } \sum_{i=1}^k n_i \geq n' - n' \left(-\frac{1}{k} \right)^k \geq n' \left(1 - \frac{1}{e} \right).$$

В [10, 11] показано, что существует константа $\delta < 1$ такая, что аппроксимация максимального k -покрытия с отношением лучшим (большим), чем δ , является *NP*-трудным.

РЕОПТИМИЗАЦИЯ МАКСИМАЛЬНЫХ k -ПОКРЫТИЙ МНОЖЕСТВА ПРИ ВКЛЮЧЕНИИ И ИСКЛЮЧЕНИИ ЭЛЕМЕНТОВ МНОЖЕСТВА

Пусть $S = \{1, 2, \dots, m\}$ — множество точек, $I = \{F_1, F_2, \dots, F_n\}$ — семейство подмножеств множества S (I — экземпляр задачи о максимальном k -покрытии), удовлетворяющее следующим условиям:

Условие 1. Каждый элемент j ($1 \leq j \leq m$) содержится хотя бы в двух подмножествах F_i ($i = 1, \dots, n$).

Условие 2. Каждое F_i ($i = 1, \dots, n$) содержат не менее двух элементов множества S .

Условие 3. Оптимальное решение на экземпляре I имеет вид $F^* = \{F_{i_1}, F_{i_2}, \dots, F_{i_k}\}$, т.е. k подмножеств из I таких, что их объединение содержит максимальное число точек (имеет максимальную мощность).

Рассмотрим следующие проблемы реоптимизаций максимальных k -покрытий.

Проблема 1. Реоптимизация максимального $(j, i, +)k$ -покрытия.

Ввод. $F^* = \{F_{i_1}, F_{i_2}, \dots, F_{i_k}\}$ — оптимальное решение на экземпляре I , j — фиксировано ($1 \leq j \leq m$), i — фиксировано ($1 \leq i \leq n$), экземпляр $I' = \{F_1, \dots, F_{i-1}, F'_i, F_{i+1}, \dots, F_n\}$, где $F'_i = F_i \cup \{j\}$ ($j \notin F_i$).

Вывод. Получить k подмножеств экземпляра I' .

Цель. Объединение k подмножеств, имеющих максимальную мощность.

Проблема 2. Реоптимизация максимального $(j, i, -)k$ -покрытия.

Ввод. $F^* = \{F_{i_1}, F_{i_2}, \dots, F_{i_k}\}$ — оптимальное решение на экземпляре I , j — фиксировано ($1 \leq j \leq m$), i — фиксировано ($1 \leq i \leq n$), экземпляр $I' = \{F_1, \dots, F_{i-1}, F'_i, F_{i+1}, \dots, F_n\}$, где $F'_i = F_i \setminus \{j\}$ ($j \in F_i$).

Вывод. Получить k подмножеств экземпляра I' .

Цель. Объединение k подмножеств, имеющих максимальную мощность.

Вызывает интерес рассмотрение вопроса об установлении труднорешаемости реоптимизации дискретных задач оптимизации. Используя результаты работы [9, теорема 2], можно предложить такой критерий установления труднорешаемости реоптимизации. Суть критерия для большинства NP -трудных проблем состоит в использовании полиномиальной сводимости Тьюринга [13] исходной задачи к ее реоптимизационному варианту для показания NP -трудных реоптимизационных вариантов.

Лемма 1. Пусть P является NP -трудной проблемой и $\text{mod-}P$ — некоторая локальная модификация для P . Если существует полиномиальный алгоритм A , который для произвольного экземпляра I проблемы P вычисляет экземпляр I' для P , оптимальное решение x' для I' , последовательность локальных модификаций типа mod (не более чем полиномиальную), преобразующую I' в I , то проблема $\text{mod-}P$ является NP -трудной.

Доказательство. Сведем проблему P к проблеме $\text{mod-}P$, используя полиномиальную сводимость Тьюринга. Поскольку P является NP -трудной проблемой, то таковой (т.е. NP -трудной) будет и проблема $\text{mod-}P$ [13].

Пусть q — число локальных модификаций типа mod для A , которые экземпляр I' преобразуют в I . Допустим, что существует полиномиальный алгоритм A_1 (со сложностью p) для проблемы $\text{mod-}P$. Тогда, применяя A_1 точно q раз, начиная с I' , получаем оптимальное решение для I . При этом и количество вычислений (q), и время каждого вычисления (p) полиномиальны относительно параметра P . Получено полиномиальное сведение (со сложностью $q \cdot p$). Лемма доказана.

Теорема 2. Максимальное $(j, i, +)k$ -покрытие является NP -трудной проблемой.

Доказательство. Воспользуемся леммой 1, а также тем, что проблема максимального k -покрытия является NP -трудной. Пусть $I = \{F_1, \dots, F_n\}$ — произвольный экземпляр проблемы максимального k -покрытия для множества $S = \{1, \dots, m\}$ ($m \leq n$). Экземпляр $I' = \{F'_1, \dots, F'_n\}$ построим следующим образом: каждое F'_i ($i = 1, \dots, n$) содержит ровно два элемента множества S , каждый элемент $j \in S$ содержится ровно в двух множествах F'_i (заметим, что I' удовлетворяет условиям 1, 2). Матрица инцидентий такого экземпляра (строки — это элементы, столбцы — это множества) в каждой строке и в каждом столбце содержит ровно две единицы. Произвольный экземпляр I (удовлетворяющий условиям 1, 2) может быть получен из соответствующего экземпляра I' полиномиальным числом преобразований mod (не более $m(n-2)$), каждое из которых в данном случае состоит в последовательном включении в соответствующие F'_i некоторых элементов множества S (т.е. замены некоторых нулей матрицы инцидентий на единицы). Задача о максимальном k -покрытии (как и просто задача о покрытии) для экземпляра I' сводится к полиномиально разрешимой задаче о покрытии вершин графа ребрами [14]. Таким образом, все условия леммы 1 выполнены и теорема доказана.

Теорема 3. Максимальное $(j, i, -)k$ -покрытие является NP -трудной проблемой.

Доказательство аналогично предыдущему доказательству с использованием двойственности.

Теорема 4. Существует полиномиальный алгоритм (реоптимизации) для максимального $(j, i, +)k$ -покрытия с отношением аппроксимации не меньшим, чем $1 - \frac{1}{e+1}$.

Доказательство. Пусть $I = \{F_1, F_2, \dots, F_n\}$ — начальный экземпляр задачи о максимальном k -покрытии, $F^* = \{F_{i_1}, F_{i_2}, \dots, F_{i_k}\}$ — оптимальное решение на экземпляре I , $c(F^*)$ — число элементов множества S , покрытых F^* . Пусть $I' = \{F_1, \dots, F_{i-1}, F'_i, F_{i+1}, \dots, F_n\}$ — экземпляр задачи о максимальном $(j, i, +)k$ -покрытии, $F_{I'}^*$ — оптимальное решение на I' . Если $F_{I'}^*$ не содержит элемента $i(F'_i)$, то начальное решение F^* оптимально для I' . Следовательно,

$$c(F^*) \geq c(F_{I'}^*) - 1. \quad (1)$$

(Здесь F^* — оптимальное решение I' , и оно покрывает число точек не меньше, чем $F_{I'}^*$, которое не содержит элемента j , а точнее $i(F'_i)$.)

Если $F_{I'}^*$ содержит элемент i , удалим $i(F'_i)$ из I' и применим ρ -приближенный алгоритм (для $k-1$ множества), получим решение F_1 . Затем к F_1 добавим элемент $\{j\}$ и получим решение $F_1 \cup \{j\}$. Имеем

$$c(F_1 \cup \{j\}) \geq \rho(c(F_{I'}^*) - 1) + 1 = \rho c(F_{I'}^*) + 1 - \rho. \quad (2)$$

Будем выбирать лучшее решение F из F^* и $F_1 \cup \{j\}$ (т.е. с большим значением целевой функции c), суммируя (1) и (2) соответственно с коэффициентами $1-\rho$ и 1 . Получим

$$(1-\rho)c(F^*) + c(F_1 \cup \{j\}) \geq (1-\rho)c(F_{I'}^*) - (1-\rho) + \rho c(F_{I'}^*) + 1 - \rho = c(F_{I'}^*).$$

Поскольку

$$(1-\rho)c(F^*) + c(F_1 \cup \{j\}) \leq (1-\rho+1) \max\{c(F^*), c(F_1 \cup \{j\})\} = (2-\rho)c(F),$$

получим $(2-\rho)c(F) \geq c(F_{I'}^*)$ или $c(F) \geq \frac{1}{2-\rho} c(F_{I'}^*)$, т.е. найдем аппроксимационное отношение $\frac{1}{2-\rho}$ (заметим, что всегда $\frac{1}{2-\rho} > \rho$).

Положим $\rho = 1 - \frac{1}{e}$, т.е. применим для нахождения F_1 жадный алгоритм (теорема 1) и получим аппроксимационное отношение

$$\frac{1}{2 - \left(1 - \frac{1}{e}\right)} = \frac{1}{2 - 1 + \frac{1}{e}} = \frac{1}{1 + \frac{1}{e}} = \frac{e}{e+1} = \frac{e+1-1}{e+1} = 1 - \frac{1}{e+1},$$

что и требовалось доказать.

Замечание 1. Для реоптимизации проблемы 1 получено отношение аппроксимации $1 - \frac{1}{e+1} \approx 0,731$, что больше, чем 0,632 — отношение аппроксимации для обычной задачи о максимальном k -покрытии.

Теорема 5. Существует полиномиальный алгоритм (реоптимизации) для максимального $(j, i, -)k$ -покрытия с отношением аппроксимации не меньшим $1 - (1/(e+1))$.

Доказательство аналогично доказательству теоремы 2 с некоторыми модификациями. Пусть $I = \{F_1, F_2, \dots, F_n\}$ — начальный экземпляр задачи о максимальном k -покрытии, $F^* = \{F_{i_1}, F_{i_2}, \dots, F_{i_k}\}$ — оптимальное решение на экземпляре I , $c(F^*)$ — число элементов множества S , покрытых F^* . Пусть также $I' = \{F_1, \dots, F_{i-1}, F'_i, F_{i+1}, \dots, F_n\}$ — экземпляр задачи максимального $(j, i, -)k$ -покрытия, $F_{I'}^*$ — оптимальное решение на I' . Если $F_{I'}^*$ не содержит элемента $i(F'_i)$, то начальное решение F^* оптимально для I' . Следовательно,

$$c(F^*) \geq c(F_{I'}^*) - 1. \quad (3)$$

(Здесь F^* — оптимальное решение I' и оно покрывает число точек не меньшее, чем $F_{I'}^*$, которое не содержит элемента j , а точнее $i(F_{I'}^*)$, однако $F_{I'}^*$ содержит хотя бы один произвольный элемент $j_1 \in S$ в силу условия (2)).

Если $F_{I'}^*$ содержит элемент i (а значит, содержит и элемент j), удалим $i(F_{I'}^*)$ из I' . В силу условия 1 существует F_{i_1} , содержащий j . Применим ρ -приближенный алгоритм (для $k-1$ множества с исключенным F_{i_1}) и получим решение F_1 . Затем к F_1 добавим элемент $\{j\}$ и получим решение $F_1 \cup \{j\}$. Имеем

$$c(F_1 \cup \{j\}) \geq \rho(c(F_{I'}^*) - 1) + 1 = \rho c(F_{I'}^*) + 1 - \rho. \quad (4)$$

Будем выбирать лучшее решение F из F^* и $F_1 \cup \{j\}$ (т.е. с большим значением целевой функции c), суммируя (3) и (4) соответственно с коэффициентами $1-\rho$ и 1. Получим

$$(1-\rho)c(F^*) + c(F_1 \cup \{j\}) \geq (1-\rho)c(F_{I'}^*) - (1-\rho) + \rho c(F_{I'}^*) + 1 - \rho = c(F_{I'}^*).$$

Поскольку

$$(1-\rho)c(F^*) + c(F_1 \cup \{j\}) \leq (1-\rho+1) \max\{c(F^*), c(F_1 \cup \{j\})\} = (2-\rho)c(F),$$

получим $(2-\rho)c(F) \geq c(F_{I'}^*)$ или $c(F) \geq \frac{1}{2-\rho} c(F_{I'}^*)$, т.е. аппроксимационное отношение $\frac{1}{2-\rho}$ (заметим, что всегда $\frac{1}{2-\rho} > \rho$).

Положим $\rho = 1 - \frac{1}{e}$, т.е. применим для нахождения F_1 жадный алгоритм (теорема 1) и получим аппроксимационное отношение $1 / \left(2 - \left(1 - \frac{1}{e} \right) \right) = 1 - \frac{1}{e+1}$, что и требовалось доказать.

ПОРОГ ОТНОШЕНИЯ АППРОКСИМАЦИИ ДЛЯ РЕОПТИМИЗАЦИИ ЗАДАЧИ О МАКСИМАЛЬНОМ k -ПОКРЫТИИ

Покажем, что для реоптимизации задачи о максимальном k -покрытии (проблемы 1, 2) оценка отношения аппроксимации $1 - \frac{1}{e+1}$ не является улучшаемой

в предположении $NP \not\subset TIME(m^{O(\log \log m)})$, где $TIME(t)$ обозначает класс языков (проблем), которые имеют детерминированные алгоритмы со временем работы t (будем использовать результаты работы [12]).

Задачу о покрытии множествами рассмотрим в такой постановке. Пусть $S = \{1, \dots, m\}$ и $I = \{F_1, \dots, F_n\}$ — система подмножеств S (экземпляр задачи). Задача о покрытии множествами является задачей выбора наименьшего количества множеств из I таких, что каждая точка из S содержится хотя бы в одном из выбранных множеств.

Теорема 6 [12]. Если существует некоторое $\varepsilon > 0$ такое, что полиномиальный алгоритм может аппроксимировать задачу о покрытии множествами с аппроксимационным отношением $(1-\varepsilon) \ln m$, то $NP \subset TIME(m^{O(\log \log m)})$.

Лемма 2. Если проблема 1 (максимальное $(j, i, +)k$ -покрытие) может быть эффективно аппроксимирована за полиномиальное время (реоптимизирована) с отношением $1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon$ для некоторого $\varepsilon > 0$, то $NP \subset TIME(m^{O(\log \log m)})$.

Доказательство. Предположим, что полиномиальный алгоритм A аппроксимирует максимальное $(j, i, +)k$ -покрытие с отношением $1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon$ для некоторого $\varepsilon > 0$. Будем использовать алгоритм A в качестве подпрограммы в полиномиаль-

ном алгоритме B , который аппроксимирует задачу о покрытии с отношением $(1-\delta) \ln m$. Отсюда согласно теореме 6 следует, что $NP \subset TIME(m^{O(\log \log m)})$.

Пусть задан некоторый экземпляр задачи о покрытии. Необходимо перебрать все возможные k ($1 \leq k \leq n$), как число множеств, достаточных для покрытия всех точек S . Один из таких выборов k является оптимальным (он предусматривается при конструировании системы доказательства теоремы 6, и основная сложность k определяется $TIME(m^{O(\log \log m)})$). Будем рассматривать именно такое оптимальное число k .

Алгоритм B повторно применяет алгоритм A для максимального $(j, i, +)k$ -покрытия, и после каждого его применения точки, уже покрытые предыдущими множествами, удаляются (однако k при этом остается неизменным). Определим, сколько раз нужно применять алгоритм A , чтобы покрыть все точки S . После первого применения алгоритма часть точек $\left(1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon\right)$ будет покрыта (останутся

непокрытыми $1 - \left(1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon\right) = \frac{1}{e+1} - \varepsilon$ часть точек). После второго применения

алгоритма будет покрыта часть точек $\left(1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon\right)$ из числа $\left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right)$ точек, т.е.

$\left(1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon\right) \left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right) = \left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right) - \left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right)^2$. При этом останутся непокрытыми

$\left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right) - \left[\left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right) - \left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right)^2\right] = \left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right)^2$ точек и т.д. После q -го приме-

нения алгоритма A часть точек $\left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right)^q$ останутся непокрытыми. Таким обра-

зом, чтобы покрыть все точки S нужно алгоритм A применить не более q раз, где $\left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right)^q = \frac{1}{m}$, при этом число множеств, которые используются для покрытия, составляет не более qk (k — число множеств оптимального покрытия). Таким образом,

$$q = -\frac{\ln m}{\ln \left(\frac{1}{e+1} - \varepsilon\right)} = -\frac{\ln m}{\ln \frac{1 - \varepsilon(e+1)}{e+1}} = -\frac{\ln m}{\ln(1 - \varepsilon(e+1)) - \ln(e+1)} = \frac{\ln m}{\ln(e+1) - \ln(1 - \varepsilon(e+1))}$$

и должно быть $q < (1-\delta) \ln m$ для некоторого $\delta > 0$. С помощью простых вычислений получим, что при $0 < \varepsilon < \frac{1}{e+1}$ имеем $0 < \delta < 1 - \frac{1}{\ln(e+1) - \ln(1 - \varepsilon(e+1))}$, при этом δ зависит только от ε . Лемма доказана.

Теорема 7. Если $NP \not\subset TIME(m^{O(\log \log m)})$, то для произвольного $\varepsilon > 0$ проблема 1 (максимальное $(j, i, +)k$ -покрытие) не может быть эффективно аппроксимирована за полиномиальное время (реоптимизирована) с отношением $1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon$.

Доказательство следует из результата применения принципа контрапозиции к лемме 2.

Аналогично теореме 7 устанавливается следующий факт.

Теорема 8. Если $NP \not\subset TIME(m^{O(\log \log m)})$, то для произвольного $\varepsilon > 0$ проблема 2 (максимальное $(j, i, -)k$ -покрытие) не может быть эффективно аппроксимирована за полиномиальное время (реоптимизирована) с отношением $1 - \frac{1}{e+1} + \varepsilon$.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В настоящей статье для реоптимизации задачи о максимальном k -покрытии при вставке (удалении) элемента в множество получен порог отношения аппроксимации, равный $1 - \frac{1}{e+1}$. Результат получен при условии $NP \not\subseteq TIME(m^{O(\log \log m)})$,

которое исходит из [12] с учетом использованной системы доказательства. Хотя эта гипотеза, по мнению специалистов, является правдоподобной, в [12] показаны пути сведения этой гипотезы к стандартной $P \neq NP$. На наш взгляд, подобную замену можно сделать для рассмотренных реоптимизационных версий задачи о максимальном k -покрытии.

Представляет интерес получение пороговых результатов (если они вообще возможны) для реоптимизационных версий задач, для которых неизвестны нижние оценки отношения аппроксимации, совпадающие с верхними (например, для задачи о минимальном вершинном покрытии графа).

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Ausiello G., Escoffier B., Monnot J., Paschos V.Th. Reoptimization of minimum and maximum traveling salesman prime s tours // Algorithmic theory. — SWAT 2006, Lect. Notes Comput. Sci. — Berlin: Springer, 2006. — **4059**. — P. 196–207.
2. Bockenhauer H.J., Forlizzi L., Hromkovic J., et al. On the approximability of TSP on local modifications of optimal solved instances // Algorithmic Oper. Res. — 2007. — **2**, N 2. — P. 83–93.
3. Bockenhauer H.J., Hromkovic J., Momke T., Widmayer P. On the hardness of reoptimization // Proc. of the 34 th Intern. Conf. on Current Trends in Theory and Practice of Computer Science (SOF — SEM 2008); Lect. Notes Comput. Sci. — Berlin: Springer, 2008. — **4910**. — P. 50–65.
4. Escoffier B., Milanic M., Paschos V. Simple and fast reoptimizations for the Steiner tree problem // Algorithmic Operations Research. — 2009. — **4**, N 2. — P. 86–94.
5. Archetti C., Bertazzi L., Speranza M.G. Reoptimizing the travelling salesman problem // Networks. — 2003. — **42**, N 3. — P. 154–159.
6. Archetti C., Bertazzi L., Speranza M.G. Reoptimizing the 0-1 knapsack problem // Discrete Applied Mathematics. — 2010. — **158**, N 17. — P. 1879–1887.
7. Ausiello G., Bonifaci V., Escoffier B. Complexity and approximation in re optimization // Computability in Context: Computation and Logic in the Real World / Ed. S. Barry Cooper and Andrea Sorbi. — London: Imperial College Press. — 2011. — P. 101–130.
8. Михайлюк В.А. Реоптимизация задачи о покрытии множествами // Кибернетика и системный анализ. — 2010. — **46**, № 6. — С. 27–31.
9. Михайлюк В.А. Общий подход к оценке сложности постоптимального анализа дискретных задач оптимизации // Там же. — 2010. — **46**, № 2. — С. 134–141.
10. Arora S., Lund C., Motwani R., Sudan M., Szegedy M. Proof verification and hardness of approximation problems // Proceedings of the 33rd Annual Symposium on Foundations of Computer Science. — IEEE Computer Society Press, Los Alamitos, Calif., 1992. — P. 14–23.
11. Papadimitriou C., Yannakakis M. Optimization, approximation, and complexity classes // J. Comput. Syst. Sci. — 1991. — **43**. — P. 425–440.
12. Feige U. A threshold of $\ln n$ for approximating set cover // J. of the ACM. — 1998. — **45**, N 4. — P. 634–652.
13. Гэри М., Джонсон Д. Вычислительные машины и труднорешаемые задачи. — М.: Мир, 1982. — 416 с.
14. Агеев А.А. Алгоритмы с улучшенными оценками точности для задачи о покрытии множествами // Дискретный анализ и исследование операций. — 2004. — **11**, № 2. — С. 3–10.

Поступила 21.01.2011