

Дискретная оптимизация

весна 2013

Александр Дайняк

<http://www.dainiak.com>

Задача дискретного максимина

Есть ограниченное количество ресурса N .

Ресурс можно задействовать в m разных областях.

При задействовании x единиц ресурса в i -й области результат равен $f_i(x)$.

Функции f_i возрастающие, величины x_i целые неотрицательные.

Цель: подобрать x_1, \dots, x_m , такие, что $\sum_{i=1}^m x_i = N$
и максимизировать при этом величину

$$\min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$$

Задача дискретного максимина

Ищем x_1, \dots, x_m , т.ч. $\sum_{i=1}^m x_i = N$ и $\min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i) \rightarrow \max$.

Положим $I(x_1, \dots, x_m) := \left| \underset{1 \leq i \leq m}{\operatorname{Argmin}} f_i(x_i) \right|$.

Теорема.

- Пусть x_1^*, \dots, x_m^* — оптимальное распределение ресурса, при котором $I(x_1^*, \dots, x_m^*)$ минимально среди всех оптимальных распределений. Тогда

$$\forall j \quad \left(x_j^* > 0 \Rightarrow f_j(x_j^* - 1) \leq \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i^*) \right)$$

- Наоборот, если выполнено условие выше, то набор x_1^*, \dots, x_m^* является оптимальным.

Доказательство необходимости

Пусть набор x_1, \dots, x_m таков, что для некоторого j выполнено $x_j > 0$, но при этом $f_j(x_j - 1) > \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$.

Возьмём произвольное k , такое, что $f_k(x_k) = \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$, и рассмотрим набор x'_1, \dots, x'_m , в котором

$$x'_i := \begin{cases} x_i, & \text{если } i \notin \{j, k\} \\ x_j - 1, & \text{если } i = j \\ x_k + 1, & \text{если } i = k \end{cases}$$

Если $\min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$ достигался только на $f_k(x_k)$, то $\min_{1 \leq i \leq m} f_i(x'_i) > \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$.

Если же $\min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$ достигался не только на $f_k(x_k)$, то $\min_{1 \leq i \leq m} f_i(x'_i) = \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$, зато $I(x'_1, \dots, x'_m) < I(x_1, \dots, x_m)$.

Доказательство достаточности

Пусть набор x_1^*, \dots, x_m^* таков, что

$$\forall j \left(x_j^* > 0 \Rightarrow f_j(x_j^* - 1) \leq \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i^*) \right)$$

Рассмотрим произвольный другой набор x_1, \dots, x_m .

Найдётся такой индекс k , что $x_k < x_k^*$.

Имеем

$$\min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i^*) \geq f_k(x_k^* - 1) \geq f_k(x_k) \geq \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$$

Алгоритм поиска оптимального набора

Начинаем с произвольного набора x_1, \dots, x_m .

while $\exists j \left(x_j > 0 \wedge f_j(x_j - 1) > \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i) \right)$ **do**

$k := \operatorname{argmin}_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$

$x_j := x_j - 1$

$x_k := x_k + 1$

На каждой итерации цикла либо улучшаем значение минимума, либо уменьшаем величину $I(\dots)$, пока не придём к оптимальному набору.

Заметим, что если на какой-то итерации цикла мы увеличили x_k на единицу, то на всех последующих итерациях x_k не будет уменьшаться. Значит, общее число итераций не больше N .

Алгоритм поиска оптимального набора

while $\exists j \left(x_j > 0 \wedge f_j(x_j - 1) > \min_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i) \right)$ **do**

$k := \operatorname{argmin}_{1 \leq i \leq m} f_i(x_i)$

$x_j := x_j - 1$

$x_k := x_k + 1$

По ходу алгоритма можно хранить значения $f_i(x_i)$ и $f_i(x_i - 1)$ в кучах (с операциями getMin и getMax соответственно).

Если вычисление каждой функции f_i выполнимо за время T , то сложность алгоритма не превосходит $O(N \cdot (T + \log m))$.

Получаем *квазиполиномиальный* алгоритм.

Максимизация сумм функций

Есть ограниченное количество ресурса N .

Ресурс можно задействовать в m разных областях.

При задействовании x единиц ресурса в i -й области результат равен $f_i(x)$.

Функции f_i возрастающие, величины x_i целые неотрицательные.

Цель: подобрать x_1, \dots, x_m , такие, что $\sum_{i=1}^m x_i = N$
и максимизировать при этом величину

$$\sum_{i=1}^m f_i(x_i)$$

Критерий гросса

Ищем x_1, \dots, x_m , т.ч. $\sum_{i=1}^m x_i = N$ и $\sum_{i=1}^m f_i(x_i) \rightarrow \max$.

Пусть все f_i вогнутые, т.е. $f_i(x) - f_i(x-1) \geq f_i(x+1) - f_i(x)$ при $x > 0$.

Тогда справедлива следующая теорема.

Теорема.

Распределение ресурса x_1^*, \dots, x_m^* оптимально т. и т.т., когда

$$\forall j \left(x_j^* > 0 \Rightarrow f_j(x_j^*) - f_j(x_j^* - 1) \geq \max_{1 \leq i \leq m} (f_i(x_i^* + 1) - f_i(x_i^*)) \right)$$

Критерий гросса

Доказываем, что если распределение ресурса x_1^*, \dots, x_m^* оптимально, то

$$\forall j \left(x_j^* > 0 \Rightarrow f_j(x_j^*) - f_j(x_j^* - 1) \geq \max_{1 \leq i \leq m} (f_i(x_i^* + 1) - f_i(x_i^*)) \right)$$

Допустим, условия нарушены для набора x_1, \dots, x_m .

То есть $\exists j, k$ такие, что $x_j > 0$ и $f_j(x_j) - f_j(x_j - 1) < f_k(x_k + 1) - f_k(x_k)$.

Рассмотрим набор x'_1, \dots, x'_m , в котором

$$x'_i := \begin{cases} x_i, & \text{если } i \notin \{j, k\} \\ x_j - 1, & \text{если } i = j \\ x_k + 1, & \text{если } i = k \end{cases}$$

Имеем

$$\sum_{i=1}^m f_i(x'_i) = \sum_{i=1}^m f_i(x_i) - f_k(x_k) - f_j(x_j) + f_k(x_k + 1) + f_j(x_j - 1) > \sum_{i=1}^m f_i(x_i)$$

Критерий гросса

Доказываем, для оптимальности x_1^*, \dots, x_m^* достаточно, чтобы

$$\forall j \left(x_j^* > 0 \Rightarrow f_j(x_j^*) - f_j(x_j^* - 1) \geq \max_{1 \leq i \leq m} (f_i(x_i^* + 1) - f_i(x_i^*)) \right)$$

Пусть x_1, \dots, x_m — любое другое распределение ресурса.

Обозначим $\lambda := \max_{1 \leq i \leq m} (f_i(x_i^* + 1) - f_i(x_i^*))$.

Для каждого i докажем, что $f_i(x_i^*) - f_i(x_i) \geq \lambda(x_i^* - x_i)$.

Пусть $x_i^* > x_i$. Тогда, по условию, $f_i(x_i^*) - f_i(x_i^* - 1) \geq \lambda$.

Из вогнутости функции f_i следует

$$f_i(x_i^* - 1) - f_i(x_i^* - 2) \geq f_i(x_i^*) - f_i(x_i^* - 1) \geq \lambda$$

Аналогично, $f_i(x_i^* - 2) - f_i(x_i^* - 3) \geq \lambda, \dots, f_i(x_i + 1) - f_i(x_i) \geq \lambda$.

Критерий гросса

$$\lambda := \max_{1 \leq i \leq m} (f_i(x_i^* + 1) - f_i(x_i^*))$$

Пусть $x_i^* > x_i$. Тогда

$$\begin{aligned} f_i(x_i^*) - f_i(x_i^* - 1) &\geq \lambda \\ f_i(x_i^* - 1) - f_i(x_i^* - 2) &\geq \lambda \\ f_i(x_i^* - 2) - f_i(x_i^* - 3) &\geq \lambda \\ &\vdots \\ f_i(x_i + 1) - f_i(x_i) &\geq \lambda \end{aligned}$$

Сложив эти неравенства и телескопировав, получим

$$f_i(x_i^*) - f_i(x_i) \geq \lambda(x_i^* - x_i)$$

Аналогично (упражнение) разбирается случай $x_i^* < x_i$.

Критерий гросса

$$\lambda := \max_{1 \leq i \leq m} (f_i(x_i^* + 1) - f_i(x_i^*))$$

Мы доказали, что для каждого i выполнено неравенство

$$f_i(x_i^*) - f_i(x_i) \geq \lambda(x_i^* - x_i)$$

Сложив эти неравенства при $i = 1 \dots m$, получим

$$\sum_{i=1}^m f_i(x_i^*) - \sum_{i=1}^m f_i(x_i) \geq \lambda \left(\sum_{i=1}^m x_i^* - \sum_{i=1}^m x_i \right) = \lambda(N - N) = 0$$

Теорема доказана.

Алгоритм на основе теоремы получается, как и в предыдущей задачи.

Детали алгоритма и оценка сложности — упражнение.

Оптимизация произведений

Теорема.

Пусть x_1, \dots, x_m — положительные числа, такие, что $\sum_{i=1}^m x_i = N$ и пусть $x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_m$.

Пусть m можно варьировать.

Тогда максимум произведения $\prod_{i=1}^m x_i$ достигается на наборах:

- Если $N = 3n$, то $x_1 = x_2 = \dots = x_m = 3$.
- Если $N = 3n + 2$, то $x_1 = 2$ и $x_2 = \dots = x_m = 3$.
- Если $N = 3n + 1$, то $x_1 = x_2 = 2$ и $x_3 = \dots = x_m = 3$
или $x_1 = x_2 = \dots = x_{m-1} = 3$ и $x_m = 4$.

Оптимизация произведений

Доказательство:

Пусть x_1, \dots, x_m — произвольный набор, на котором достигается максимум произведения. Очевидно, среди x_1, \dots, x_m нет единиц.

- Все x_i не превосходят 4, иначе можно заменить такое x_i на пару сомножителей $2(x_i - 2)$, увеличив значение $\prod_{i=1}^m x_i$.
- Среди x_1, \dots, x_m не больше одной четвёрки, иначе можно заменить $4 \cdot 4$ на $2 \cdot 3 \cdot 3$, увеличив значение $\prod_{i=1}^m x_i$.
- Среди x_1, \dots, x_m не больше двух двоек, иначе можно заменить $2 \cdot 2 \cdot 2$ на $3 \cdot 3$, увеличив значение $\prod_{i=1}^m x_i$.
- Среди x_1, \dots, x_m нет одновременно двойки и четвёрки, иначе можно $2 \cdot 4$ заменить на $3 \cdot 3$.

Оптимизация произведений

Теорема-упражнение.

Пусть x_1, \dots, x_m — положительные числа, такие, что $\sum_{i=1}^m x_i = N$ и пусть $x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_m$.

Пусть m можно варьировать.

Тогда максимум произведения $\prod_{i=1}^m x_i$ достигается только на наборах из единиц, двоек и троек.

Линейное программирование

Общая форма задачи ЛП:

- $c_1x_1 + \dots + c_nx_n \rightarrow \min$ или $\rightarrow \max$
- $a_{1,1}x_1 + \dots + a_{1,n}x_n = b_1, \dots, a_{m,1}x_1 + \dots + a_{m,n}x_n = b_m$
- $a'_{1,1}x_1 + \dots + a'_{1,n}x_n \geq b'_1, \dots, a'_{m',1}x_1 + \dots + a'_{m',n}x_n \geq b'_{m'}$
- $a''_{1,1}x_1 + \dots + a''_{1,n}x_n \leq b''_1, \dots, a''_{m'',1}x_1 + \dots + a''_{m'',n}x_n \leq b''_{m''}$

Стандартная форма задачи ЛП:

- $c_1x_1 + \dots + c_nx_n \rightarrow \min$ или $\rightarrow \max$
- $a_{1,1}x_1 + \dots + a_{1,n}x_n = b_1, \dots, a_{m,1}x_1 + \dots + a_{m,n}x_n = b_m$
- $x_1 \geq 0, \dots, x_n \geq 0$

Векторная форма записи задач ЛП

- $cx \rightarrow \max$
- $Ax = b$ или $Ax \geq b$ и т.д.
- $x \geq 0$

Переход от общей формы к стандартной

- От неравенств переходим к равенствам, вводя новые переменные:
неравенство вида $a_1x_1 + \dots + a_nx_n \geq b$ заменяется парой неравенств
$$\begin{cases} a_1x_1 + \dots + a_nx_n - y = b \\ y \geq 0 \end{cases}$$
- Чтобы все переменные сделать неотрицательными,
переменную вида x заменяем везде на $(y - z)$, где $y \geq 0$ и $z \geq 0$.

Формы задач ЛП

Общая форма задачи ЛП:

- Оптимизируется линейная форма
- Любые линейные ограничения на x_i

Стандартная форма задачи ЛП:

- Ограничения типа равенства
- Неотрицательность значений переменных

Каноническая форма задачи ЛП:

- Ограничения типа неравенства
- Неотрицательность значений переменных

Что ещё можно задать линейными ограничениями

- Ограничения вида $\max\{x_1, \dots, x_k\} \leq x_l$ можно задать системой
$$\begin{cases} x_l - x_1 \geq 0 \\ \vdots \\ x_l - x_k \geq 0 \end{cases}$$
- Ограничения вида $x_l \geq |x_k|$ можно задать системой
$$\begin{cases} x_l \geq x_k \\ x_l \geq -x_k \end{cases}$$
- От равенство $a_1x_1 + \dots + a_nx_n = b$ можно задать системой
$$\begin{cases} a_1x_1 + \dots + a_nx_n \geq b \\ a_1x_1 + \dots + a_nx_n \leq b \end{cases}$$

Свойства решений задач ЛП

- Линейные ограничения на x_1, \dots, x_n задают в пространстве \mathbf{R}^n либо пустое множество (если им нельзя удовлетворить), либо многогранник (возможно, неограниченный).
- Если оптимум в задаче ЛП существует, то он достигается на одной из вершин многогранника.
- Вершины многогранника определяются подмножествами из n линейно независимых ограничений.

Резюме

- Основная идея в оптимизации максимина и суммы вогнутых функций — уравнивание.
- Некоторые задачи многокритериальной оптимизации решаются довольно просто, квазиполиномиальными алгоритмами.
- Есть много эквивалентных форм задач ЛП, можно рассматривать любую.
- Задачи ЛП имеют естественную геометрическую интерпретацию.