

имитации отжига на основе стохастической сети Хопфилда показали, что комбинированный алгоритм находит наилучшие решения среди рассматриваемых алгоритмов.

Использование в комбинированном алгоритме нейронных сетей позволяет легко распараллелить вычислительный процесс, что приведет к существенному увеличению скорости получения решения при использовании компьютеров с многоядерными процессорами или при решении данной задачи на кластерах.

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ:

1. Уоссермен Ф., «Нейрокомпьютерная техника» – М.: Мир, 1992. – 240 с.
2. Kirkpatrick S., Gelatt C.D., Vecchi M.P. Optimization by simulated annealing / Science. Vol. 220, Number 4598, May 13, 1983, p. 671-680.

#### РЕШЕНИЕ ЗАДАЧИ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ ЗАДАНИЙ В МУЛЬТИПРОЦЕССОРНОЙ СИСТЕМЕ МЕТОДОМ ФЛЕТЧЕРА-РИВСА

Кайнов А.С.

*Казанский государственный технический университет им. А.Н. Туполева  
Казань, Россия*

Рассматривается задача оптимального распределения  $n$  заданий по  $\ell$  компьютерам мультипроцессорной системы [1]. Необходимо определить план распределения заданий  $X = (x_{iz})_{1 \times \ell \times n}$ , обеспечивающий минимум целевой функции:

$$F(X) = \lambda_1 \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{\ell} \sum_{j=1}^{\ell} \left( \sum_{z=1}^n \tau_{iz} x_{iz} - \sum_{z=1}^n \tau_{jz} x_{jz} \right)^2 + \lambda_2 \sum_{i=1}^{\ell} \sum_{j=1}^n \tau_{iz} x_{iz} \Rightarrow \min \quad (1)$$

при следующих ограничениях:

$$g_z(X) = \sum_{i=1}^{\ell} x_{iz} - 1 = 0 \quad (z = \overline{1, n}), \quad (2)$$

$$g_{iz}(X) = x_{iz}(1 - x_{iz}) = 0 \quad (i = \overline{1, \ell}; z = \overline{1, n}). \quad (3)$$

Элементы  $x_{iz}$  плана распределения  $X$  являются непрерывными величинами и имеют следующий смысл: если  $x_{iz} = 1$ , то  $z$ -е задание выполняется на  $i$ -м компьютере, если  $x_{iz} = 0$ , то  $z$ -е задание на  $i$ -м компьютере не выполняется. Величина  $\tau_{iz}$  – это время выполнения  $z$ -го задания на  $i$ -м компьютере,  $\lambda_1, \lambda_2$  – коэффициенты целевой функции. Целевая функция (1) является сверткой двух критериев: загруженность компьютеров должна быть равномерной, суммарное время работы компьютеров должно быть минимальным.

Ограничение (2) требует, чтобы каждое задание выполнялось только на одном компьютере. Ограничение (3) требует, чтобы на  $i$ -м компьютере задание  $z$  либо выполнялось целиком, либо вовсе не выполнялось.

Задача (1)-(3) является непрерывной с ограничениями типа равенств и относится к классу задач нелинейного программирования. Для решения исходной задачи она формулируется как задача безусловной оптимизации, и в результате математическая модель распределения заданий в мультипроцессорной системе выглядит следующим образом:

$$F(X) = \lambda_1 \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{\ell} \sum_{j=1}^{\ell} \left( \sum_{z=1}^n \tau_{iz} x_{iz} - \sum_{z=1}^n \tau_{jz} x_{jz} \right)^2 + \lambda_2 \sum_{i=1}^{\ell} \sum_{z=1}^n \tau_{iz} x_{iz} + A_1 \sum_{z=1}^n \left( \sum_{i=1}^{\ell} x_{iz} - 1 \right)^2 + A_2 \sum_{i=1}^{\ell} \sum_{z=1}^n x_{iz}^2 (1 - x_{iz})^2 \Rightarrow \min \quad (4)$$

Решение  $X = (x_{iz})_{1 \times \ell \times n}$  имеет смысл только тогда, когда элементы вектора  $X$  принимают значения 0 или 1, поэтому решение округляется в соответствии со следующим правилом:

$$x_{iz} = \begin{cases} 1, & \text{если } x_{iz} \geq 0.5 \\ 0, & \text{если } x_{iz} < 0.5 \end{cases} \quad (5)$$

Для решения задачи (4) применяется метод Флетчера-Ривса [2], который относится к классу градиентных методов поиска приближенного решения. Метод Флетчера-Ривса состоит в построении последовательности точек  $\{X^k\}$ , где

$X^k = (x_{iz}^k)_{1 \times \ell \cdot n}$ ,  $k = 0, 1, \dots$ , обеспечивающей убывание целевой функции (т.е.  $F(X^{k+1}) < F(X^k)$ ), где точки последовательности вычисляются по правилу:

$$X^{k+1} = X^k + t_k D^k, \quad k = 0, 1, \dots, \quad (6)$$

а величина шага  $t_k$  определяется для каждого значения  $k$  из условия:

$$F(X^k + t_k D^k) \rightarrow \min_{t_k} \quad (7)$$

Решение задачи (7) сводится к нахождению корней полинома третьей степени. Направление убывания  $D^k = (d_{iz}^k)_{1 \times \ell \cdot n}$  определяется по формуле:

$$D^k = \begin{cases} -\nabla F(X^0), & \text{если } k = 0 \\ -\nabla F(X^k) + \beta_{k-1} D^{k-1}, & \text{если } k > 0 \end{cases}, \quad (8)$$

где вектор-градиент  $\nabla F(X^k)$  целевой функции и коэффициент  $\beta_{k-1}$  определяются как:

$$\nabla F(X^k) = \left( \frac{\partial F(X^k)}{\partial x_{iz}} \right)_{1 \cdot \ell \cdot n} \quad \text{и} \quad \beta_{k-1} = \frac{\|\nabla F(X^k)\|^2}{\|\nabla F(X^{k-1})\|^2}.$$

Евклидова норма  $\|\nabla F(X)\|$  вычисляется по формуле:

$$\|\nabla F(X)\| = \sqrt{\sum_{i=1}^{\ell} \sum_{z=1}^n \left( \frac{\partial F(X)}{\partial x_{iz}} \right)^2} \quad (9)$$

Алгоритм Флетчера-Ривса состоит из следующих этапов:

Входные параметры алгоритма: начальное состояние  $X^0 = (x_{iz}^0)_{1 \times \ell \cdot n}$ , параметры критериев останова  $\varepsilon_1, \varepsilon_2 > 0$ , предельное число итераций  $M$ .

1. Установить счетчик итераций:  $k = 0$ .

2. Вычислить градиент  $\nabla F(X^k) = \left( \frac{\partial F(X^k)}{\partial x_{iz}} \right)_{1 \times \ell \cdot n}$ , используя следующую формулу:

$$\frac{\partial F(X)}{\partial x_{iz}} = 2\lambda_1 \sum_{j=1}^{\ell} \sum_{q=1}^n (\ell \delta_{ij} - 1) \tau_{iz} \tau_{jq} x_{jq} + \lambda_2 \tau_{iz} + 2A_1 \left( \sum_{j=1}^{\ell} \sum_{q=1}^n \delta_{zq} x_{jq} - 1 \right) + 2A_2 (x_{iz} - 3x_{iz}^2 + 2x_{iz}^3) \quad (i = \overline{1, \ell}; z = \overline{1, n}).$$

3. Проверить выполнение условия окончания  $\|\nabla F(X^k)\| < \varepsilon_1$ . Если условие выполнено, то принять  $X^* = X^k$  и перейти на п.9.
4. Если выполняется условие  $k \geq M$ , то  $X^* = X^k$  и перейти на п.9.
5. Определить направление убывания  $D^k = (d_{iz}^k)_{1 \times \ell \cdot n}$  по формуле (8).
6. Найти  $t_k^* : F(X^k + t_k^* D^k) = \min_{t_k} F(X^k + t_k D^k)$ . Если  $t_k^*$  не найден, то принять  $t_k^* = 0$ .
7. Вычислить новую точку  $X^{k+1} = X^k + t_k^* D^k$ .
8. Если одновременно выполняются условия  $\|X^k - X^{k-1}\| < \varepsilon_2$ ,  $\|X^{k+1} - X^k\| < \varepsilon_2$ ,  $|F(X^k) - F(X^{k-1})| < \varepsilon_2$ ,  $|F(X^{k+1}) - F(X^k)| < \varepsilon_2$ , то принять  $X^* = X^{k+1}$  и перейти на п.9. Иначе установить  $k = k + 1$  и перейти на п.2.
9. Округлить координаты точки  $X^* = (x_{iz}^*)_{1 \times \ell \cdot n}$  в соответствии с правилом (5).
10. Если план  $X^*$  удовлетворяет ограничениям (2) и (3), то  $X^*$  – найденное решение, в противном случае – решения не найдено.
11. Выход.

В работе исследовано влияние параметров алгоритма на получаемые решения и скорость работы алгоритма. Предложен способ выбора начальных точек  $X^0 = (x_{iz}^0)_{1 \times \ell \cdot n}$  из окрестности центра единичного куба, т.е.  $x_{iz}^0 = [0.5 - \Delta x; 0.5 + \Delta x]$ . Численные эксперименты показали, что наилучшие значения  $\Delta x$  находятся в интервале от 0.05 до 0.2. Однако, при слишком малом  $\Delta x$  может возникнуть ситуация когда все точки из окрестности  $(0.5 - \Delta x; 0.5 + \Delta x)$  будут находиться в области притяжения локальных минимумов, далеких от оптимального решения, что ограничит потенциальную возможность алгоритма найти глобальный минимум. Поэтому рекомендуется выбирать параметр  $\Delta x$  из диапазона  $[0.15; 0.2]$ .

В работе исследованы критерии останова и выявлены их недостатки, приводящие к избыточ-

ному числу итераций алгоритма. Предложен модифицированный критерий останова, использующий относительные приращения целевой функции, позволяющий сократить число итераций без потери качества получаемых решений.

Результаты численных экспериментов показали эффективность метода Флетчера-Ривса для решения задачи распределения заданий в мультипроцессорной системе, и были даны рекомендации по выбору параметров алгоритма.

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ:

1. Дегтярев Ю.И. Исследование операций: Учеб. для вузов по спец. АСУ. – М.: Высш. шк., 1986. – 320 с.: ил.
2. Легова Т.А., Пантелеев А.В. Экстремум функций в примерах и задачах: Учебное пособие. – М.: Изд-во МАИ, 1998. -376 с.: ил.