МОСКОВСКИЙ АВИАЦИОННЫЙ ИНСТИТУТ (НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВОЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ)

Выпускная квалификационная работа по теме: «Применение высокопроизводительных вычислений для определения оптимальных параметров потенциалов межатомного взаимодействия»

Руководитель: зав. каф. 810Б МАИ Абгарян К. К. Студент: Группа М8О-208М-16, Дилигул А. А.

Цель работы и постановка задачи

Решение глобальной и локальной оптимизационных задач с применением методов распараллеливания для структурной идентификации потенциала межатомного взаимодействия;

Молекулярное моделирование и проверка качества решения;

Анализ полученных решений и определение наилучшего метода оптимизации для поставленной задачи.

Актуальность задачи

- Возможность предсказательного моделирования процессов формирования на поверхности металлов нанокластеров;
- Сокращение времени получения оптимальных параметров потенциала для последующего молекулярного моделирования;
- Представление протекающего процесса;

Потенциал Rosato-Guillope-Legrand

Полная энергия системы атомов моделируемого материала

$$E = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} U(r_{ij})$$

Для потенциала RGL

$$E_{tot} = \sum_{i} (E_R^i + E_B^i) \tag{2}$$

- lacktriangle E_{tot} полная энергия системы
- lacktriangle E_R^i потенциал, отвечающий за энергию отталкивания
- lacktriangle E_B^i потенциал, отвечающий за энергию притяжения

$$U_i^R(r_i) = \sum_{j=1}^n \left(A_{\alpha\beta}^1 \left(r_{ij} - r_0^{\alpha\beta} \right) + A_{\alpha\beta}^0 \right) \exp\left(-p_{\alpha\beta} \left(\frac{r_{ij}}{r_0^{\alpha\beta}} - 1 \right) \right)$$
 [3]

$$U_i^B(r_i) = -\left(\sum_{i=1}^n \xi_{\alpha\beta}^2 \exp\left(-2q_{\alpha\beta} \left(\frac{r_{ij}}{r_0^{\alpha\beta}} - 1\right)\right)\right)^{\frac{1}{2}}$$

Постановка задачи

Для решения поставленной задачи необходимо найти

$$\xi = \underset{\xi \in X}{\operatorname{argmin}} F(\xi) \tag{5}$$

Необходимо определить вектор $\xi = (\xi_1, ..., \xi_k) \in X, X \subseteq R^k, k = 18$, на котором достигается минимум функционала:

$$F(\xi) = w_1 \frac{(a - \dot{a})^2}{\dot{a}^2} + w_2 \frac{(E_c - E_c)^2}{\dot{E}_c^2} + w_3 \frac{(B - \dot{B})^2}{\dot{B}^2} + \cdots$$

$$+ w_9 \frac{(E_{\text{dim}}^{on} - E_{\text{dim}}^{on})^2}{E_{\text{dim}}^{on}^2} \to min, \xi \in X$$

$$\sum_{i=1}^{l} \omega_i = 1$$
[7]

Входные данные

Входящие характеристики для потенциала RGL были взяты следующие:

Экспериментальные данные
$$\Rightarrow \begin{cases} f_1(\xi) = a - \text{постоянная решетки} \\ f_2(\xi) = B - \text{модуль всетороннего растяжения и сжатия} \\ f_3(\xi) = C_{11}, f_4(\xi) = C_{12}, f_5(\xi) = C_{44} - \text{константы эластичности} \end{cases}$$

Квантово-механические расчеты $\begin{cases} f_6(\xi) = E_{coh} - \text{когезионная энергия} \\ f_7(\xi) = E_{sol} - \text{энергия растворимости} \\ f_8(\xi) = E_{dim}^{in} - \text{энергия связи димера в поверхностном слое} \\ f_9(\xi) = E_{dim}^{on} - \text{энергия связи димера на поверхности} \end{cases}$

Решение

- Формируются эталонные характеристики: данные экспериментов, квантово-механические расчеты
- **В**ыбираются допустимые интервалы поиска параметров потенциала: $\left[\underline{\xi_i},\overline{\xi_i}\right]$, $i=\overline{1,k}$, здесь k=18
- Запускается функция оптимизации

$$F(\xi_1,...,\xi_k)$$
 - функция с множеством локальных минимумов \Rightarrow

- ❖ Метод Монте-Карло параллельный поиск точки, близкой к глобальному минимуму
- Granular Radial Search
 Nelder−Mead
 Метод отжига

 ⇒ поиск точного локального минимума

Архитектура решения

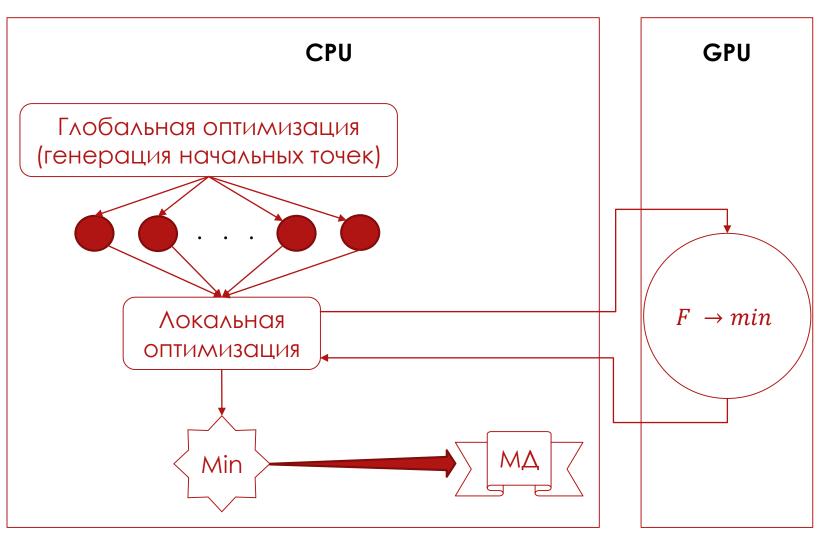




Технологии и языки:

- **▶** C++
- ▶ Nvidia CUDA
- ▶ Qt

Расчеты проводились на ПК CPU: Intel Core i7 4702MQ GPU NVIDIA GT 740M 2F6



Методы глобального поиска

Метод Монте-Карло

- Метод глобального поиска
- Роль: генерация случайных начальных подбираемых параметров $\xi = (\xi_1, ..., \xi_{18}) \in X$ потенциала RGL в допустимом параллелепипеде X

$$X = \left[\underline{\xi}, \overline{\xi}\right] = x_i, \underline{\xi_i} \le x_i \le \overline{\xi_i}, \xi \in X, i = \overline{1, k}, X \subseteq R^k, k = 18$$
 [8]

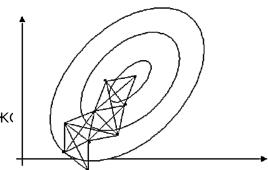
 Применение: параллельная генерация начальный параметров потенциала с последующим запуском методов локальной оптимизации

Методы локального поиска

Метод Nelder-Mead

Метод безусловной оптимизации функции от нескольких переменных

- Не использует градиентов функций
- Эффективен при трудоемких вычислениях
- ▶ Использует 3 операции над симплексом (Отражение, Растяжение, Сжо



Метод Granular Radial Search [1]

Инициализация

- ▶ Параметр метода g гранулярность, инициализируется значением 0.1
- lacktriangle Устанавливается начальная точка v и вычисляется значение функции минимизации F_{best}

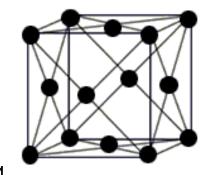
Шаг итерации

- **В**ыполняется сдвиг по случайно выбранному параметру v[i] в диапазоне гранулярности : v[i] = v[i] + k * g * v[i], где $k \in [-0.5, 0.5]$
- Если значение целевой функции удается уменьшить, то найденное значение замещает начальное и алгоритм повторяется. В случае, если процент принятых параметров за каждые 100 итераций > 5%, то g = g * 0.1

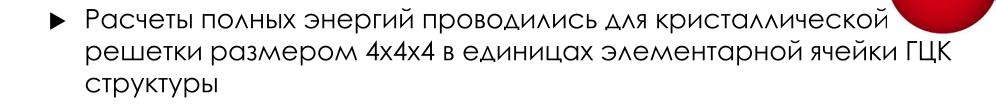
Исследуемые материалы:

Co/Cu(001)Cr/Ag(001)

▶ Материал имеет структуру ГЦК решетки



Элементарная ячейка содержит 4 атома



Учитывались периодические граничные условия

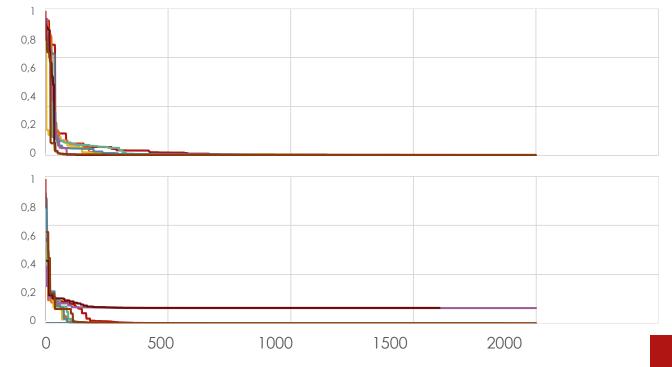
Вычислительный эксперимент

По результатам локальной оптимизации выявлен наилучший метод

Ограничение эксперимента по итерациям – 2000 итераций

GRS

Nelder - Mead



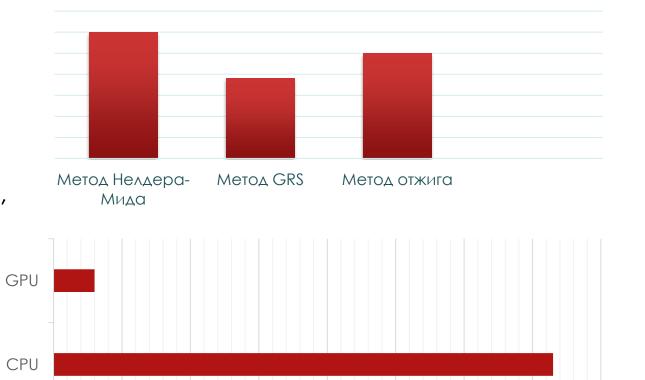
Анализ алгоритмов Параллельные вычисления CUDA

Метод **GRS** использует минимум операций в среднем

Самая "дорогая" и часто используемая операция – вычисление полной энергии, которая требует реализации на GPU

Результат:

✓ Прирост скорости вычисления



50

60

10

20

30

■ Среднее использование по итерациям

Молекулярное моделирование

Система из N частиц, двигающиеся под влиянием потенциальной функции $U = U(\vec{r})$

Метод скоростей Верле

$$\vec{r}(t+\Delta t) = \vec{r}(t) + \vec{v}(t)\Delta t + \frac{1}{2}\vec{a}(t)\Delta t^{2}$$

$$\vec{v}\left(t + \frac{\Delta t}{2}\right) = \vec{v}(t) + \frac{1}{2}\vec{a}(t)\Delta t$$

$$\vec{a}(t) = -\frac{grad\left(U(\vec{r}(t))\right)}{m}$$

$$\vec{v}(t+\Delta t) = \vec{v}\left(t + \frac{\Delta t}{2}\right) + \frac{1}{2}\vec{a}(t+\Delta t)\Delta t$$

$$(10)$$

Преимущества

- ✓ Достаточно точен и устойчив
- ✓ Является самостартующим

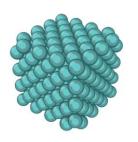
Результаты молекулярной динамики Co/Cu(001)

Применение МД

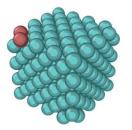
- Изучение дефектов кристалла
- ▶ Реконструкция поверхности кристалла

Выводы по результатам МД

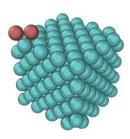
- Система остается устойчивой
- ▶ Найденное численное решение соответствует



Поверхность



Поверхность Добавочные атомы в поверхности



Поверхность Добавочные атомы на поверхности

Заключение

Совместное использование глобальной (Монте-Карло) и локальной (GRS) оптимизации оказалось оптимальным подходом для решения подобной задачи

Применение параллельных вычислений на графическом процессоре уменьшило время идентификации параметров потенциала RGL

Методы молекулярной динамики позволили проследить эволюцию системы во времени

Публикации

▶ Абгарян К.К., Бажанов Д.И., Дилигул А.А. Применение высокопроизводительных вычислений для определения оптимальных параметров потенциала межатомного взаимодействия для модели Rosato-Guillope-Legrand (RGL). // Материалы 16-й Международной конференции «Авиация и космонавтика - 2017». 20-24 ноября 2017г., Москва, -М.: изд-во МАИ, 2017, - с. 380-381