## XVI Забабахинские научные чтения 29 мая — 2 июня 2023 г. Снежинск

# РАЗРАБОТКА ПАРАМЕТРИЧЕСКИХ МЕЖАТОМНЫХ ПОТЕНЦИАЛОВ НА ОСНОВЕ НЕЙРОННЫХ СЕТЕЙ ДЛЯ AL-СТРУКУР

Панченко Б.А. Майер А.Е. ЧелГУ, Челябинск

#### Межатомные потенциалы

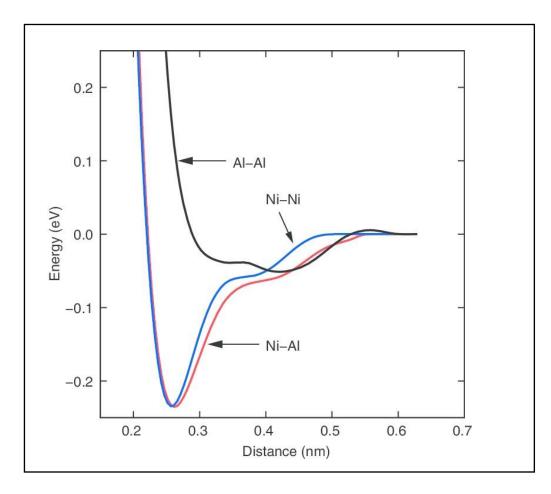


Рис.1 EAM потенциал для Ni-Al структур [1]

1. Pun, G. & Mishin, Y. (2009). Development of an interatomic potential for the Ni-Al system. Philosophical Magazine. 89. 3245-3267. 10.1080/14786430903258184.

#### Потенциалы машинного обучения

- Метод непараметрических потенциалов можно разбить на несколько составляющих:
  - Подбор данных с атомными структурами с соответствующими энергиями и силами (обучающая выборка).
  - Выбор «эффективных» координат (дескрипторов) функций описывающих окружение атома.
  - Выбор регрессионного алгоритма, для работы с соответствующими координатами и обучающими данными.

#### Потенциалы на основе нейронных сетей

• Регрессионная модель: нейронная сеть.

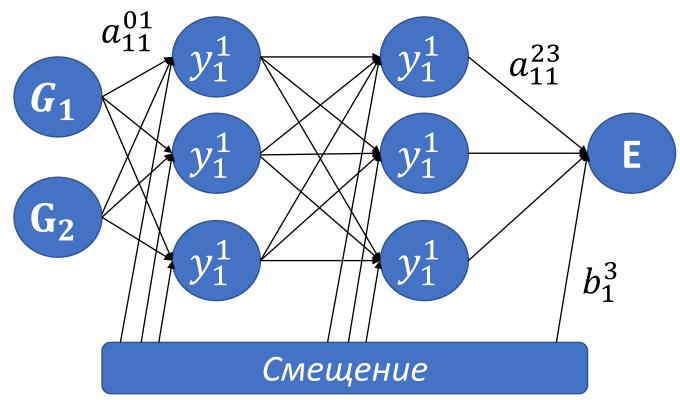


Рис.2 «Атомная» нейронная сеть. Случай потенциала нейронной сети с двумя функциями описания окружения атома и двумя скрытыми слоями.

#### Функции симметрии Белера-Парринелло

### Функции симметрии предложенные Беллером и Парринело[2]:

$$f_c = egin{cases} 0.5 \cdot \left(\cos\left(rac{\pi \cdot R_{ij}}{R_c}
ight) + 1
ight),$$
 для  $R_{ij} \leqslant R_c$  (1), 0, для  $R_{ij} > R_c$ 

$$G_{i}^{\text{atom,rad}} = \sum_{j=0}^{N \text{ atom}} e^{-\eta(\text{Ri j-Rs})} \cdot f_{c}\left(R_{ij}\right)$$

$$(2),$$

$$G_{i}^{\text{atom,ang}} =$$

$$= 2^{1-\zeta} \sum_{j,k\neq i}^{all} \left(1 + \lambda \cos\theta_{ijk}\right) \cdot \zeta \qquad (3).$$

$$\cdot e^{-\eta\left(R_{ij}^{2} + R_{ik}^{2} + R_{jk}^{2}\right)} \cdot f_{c}\left(R_{ij}\right) \cdot f_{c}\left(R_{ik}\right) \cdot f_{c}\left(R_{jk}\right)$$

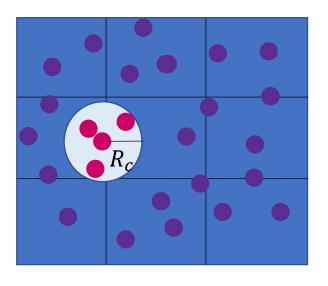


Рис.3 Схематическое изображение сферы функции обрезки, для центрального атома.

<sup>2.</sup> Behler J., Parrinello M. Generalized neural-network representation of high-dimensional potential-energy surfaces //Physical review letters. – 2007. – T. 98. – №. 14. – C. 146401.

#### Обучающая выборка

- Структуры Al, Cu, Al-Cu сплавов, взятые из открытых источников OQMD [3], The Materials Project [4], The Bilbao Crystallographic Server [5], Materials Cloud [6].
- Ab initio расчёты методом теории функционала плотности с помощью ПО Quantum ESPRESSO [7]. Управление и структурирование расчётами Aiida[8]
- Для всех структур расчёты производились на плоских волнах с использованием псеводпотенциалов SSSP[9].
- Были проведены SCF(самосогласующиеся поле) расчёты, расчёты ионной динамики, расчёты Al-Cu суперячеек.

<sup>3.</sup> Saal, J. E., Kirklin, S., Aykol, M., Meredig, B., and Wolverton, C. "Materials Design and Discovery with High-Throughput Density Functional Theory: The Open Quantum Materials Database (OQMD)", JOM 65, 1501-1509 (2013)

<sup>4.</sup> Jain A. et al. Commentary: The Materials Project: A materials genome approach to accelerating materials innovation //APL materials. – 2013. – T. 1. – №. 1. – C. 011002.

<sup>5.</sup> Aroyo M. I. et al. Crystallography online: Bilbao crystallographic server //Bulg. Chem. Commun. – 2011. – T. 43. – №. 2. – C. 183-197.

<sup>6.</sup> Talirz L. et al. Materials Cloud, a platform for open computational science //Scientific data. – 2020. – T. 7. – №. 1. – С. 299.

<sup>7.</sup> Giannozzi P. et al. QUANTUM ESPRESSO: a modular and open-source software project for quantum simulations of materials //Journal of physics: Condensed matter. – 2009. – T. 21. – №. 39. – C. 395502.

<sup>8.</sup> Pizzi G. et al. AiiDA: automated interactive infrastructure and database for computational science //Computational Materials Science. – 2016. – T. 111. – C. 218-230.

<sup>9.</sup> SSSP: G. Prandini, A. Marrazzo, I. E. Castelli, N. Mounet and N. Marzari, npj Computational Materials 4, 72 (2018).

#### Структура Al-Cu потенциала

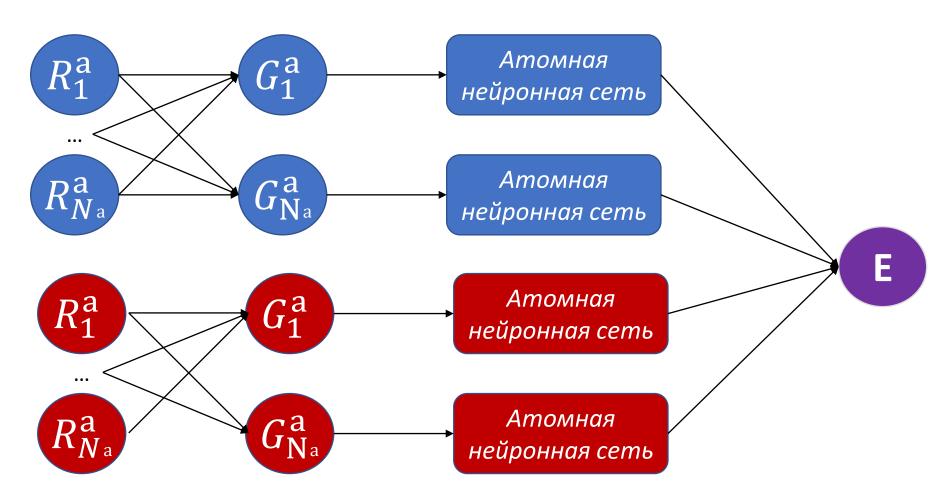


Рис.4 Схематичное изображение потенциала для Al-Cu сплавов, синим обозначена подструктура для алюминия, красным для меди.

#### Параметры потенциала

- Дескриптор состоит из функции радиальной симметрии и функции обрезки в виде cos.
- По два скрытых слоя в атомной части.
- Двадцать узлов в каждом скрытом слое для каждого типа атомов.
- Функция активации ReLU.
- Среднеквадратическая ошибка, как функция потерь, для энергий и сил.

#### Обучение

- Обучение происходило с помощью n2p2[10] фреймворка.
- 550 структур для обучения.
- Данные были нормализованы и «масштабированы».
- 15 % от обучающей выборки является тестовой выборкой.

10. Singraber A. et al. Parallel multistream training of high-dimensional neural network potentials //Journal of chemical theory and computation. – 2019. – T. 15. – №. 5. – C. 3075-3092.

#### Результаты

- Средняя относительная ошибка на структурах обучения
  - Энергии
    - AL 6%
    - Cu 13%
  - Сил
    - AL 27%
    - Cu 34%
- Применен, как межатомный потенциал в LAMMPS[11].

11. Singraber A., Behler J., Dellago C. Library-based LAMMPS implementation of high-dimensional neural network potentials //Journal of chemical theory and computation. − 2019. − T. 15. − №. 3. − C. 1827-1840.

#### Спасибо за внимание!