

# Уменьшение размерности вычислительных задач с помощью тензорных разложений

**Блинов ВН**

НЦЧ РАН

[blinov.veniamin@gmail.com](mailto:blinov.veniamin@gmail.com)

*Методы суперкомпьютерного моделирования г. Таруса, 24-26 мая 2016*

# Уменьшение размерности

## Причины:

- большая размерность задачи + экспоненциальная [полиномиальная] сложность = “curse of dimensionality”:

*СЛАУ, матричные алгоритмы, NP*

- борьба за степени свободы:

*нелинейные системы / УРЧП*

*альтернатива параллелизации: математическое ускорение*

# Уменьшение размерности

## Суть:

1. понять “устройство задачи”:

- симметрии объектов и конструкций
- простейшие решения

2. сформулировать задачу в новых переменных, чтобы:

- переменных стало меньше
- решать стало проще

# Уменьшение размерности

## Примеры:

1. Использование особенностей матрицы СЛАУ

*тёплицевость, положительную определённость, ...*

2. Смена базиса / замена переменных

*спектральные методы FEM, преобразование Фурье*

# Уменьшение размерности

**Проблема:**

- специфичность к задаче.

# Уменьшение размерности тензора

- Наша задача: для матрицы  $A$ 
  - уменьшить размерность (количество переменных) матрицы → нет “тензорности”
  - сохранить возможность взаимодействовать с другими тензорами (+, \*) → “тензорность”
- Так, архивация не подходит по второму критерию, в то время как переход к собственному базису, или к любому другому базису с меньшим числом параметров можно назвать уменьшением размерности.

# Задача: умножение матрицы на вектор

- **Прямой путь**

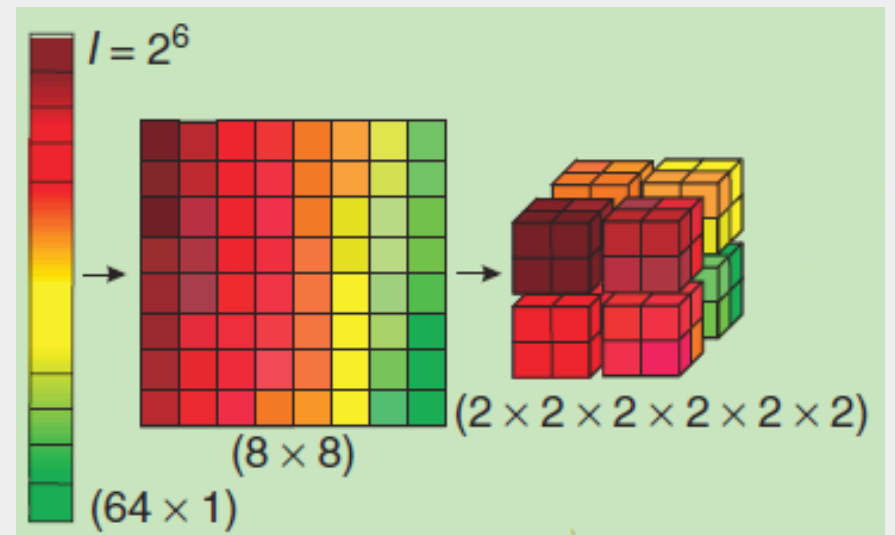
- 1)  $y = A \cdot x$ ,  $O(m^2)$

- **Путь через разложение в тензорный поезд (ТТ)**

- 1) Свернуть  $A$ ,  $x$  в многомерные тензоры;
- 2) Получить ТТ-разложение для  $A$  и  $x$ ;
- 3) Перемножить  $A$  и  $x$  в ТТ-форме;
- 4) Из ТТ-разложения результата ( $y$ ) получить вектор.

# 1. Упаковка

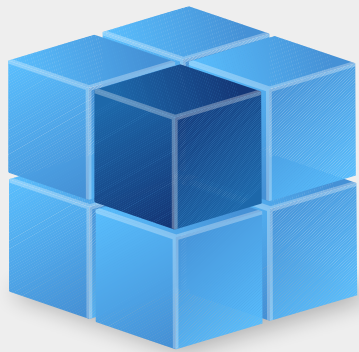
- Упаковка векторов и матриц происходит путём расщепления индекса.
- Индексы матрицы и вектора должны при этом оставаться согласованы.
- При идеальной упаковке размерность тензора  $d = \log_2 m$ , где  $m$  – длина вектора





## 2. Тензорный поезд

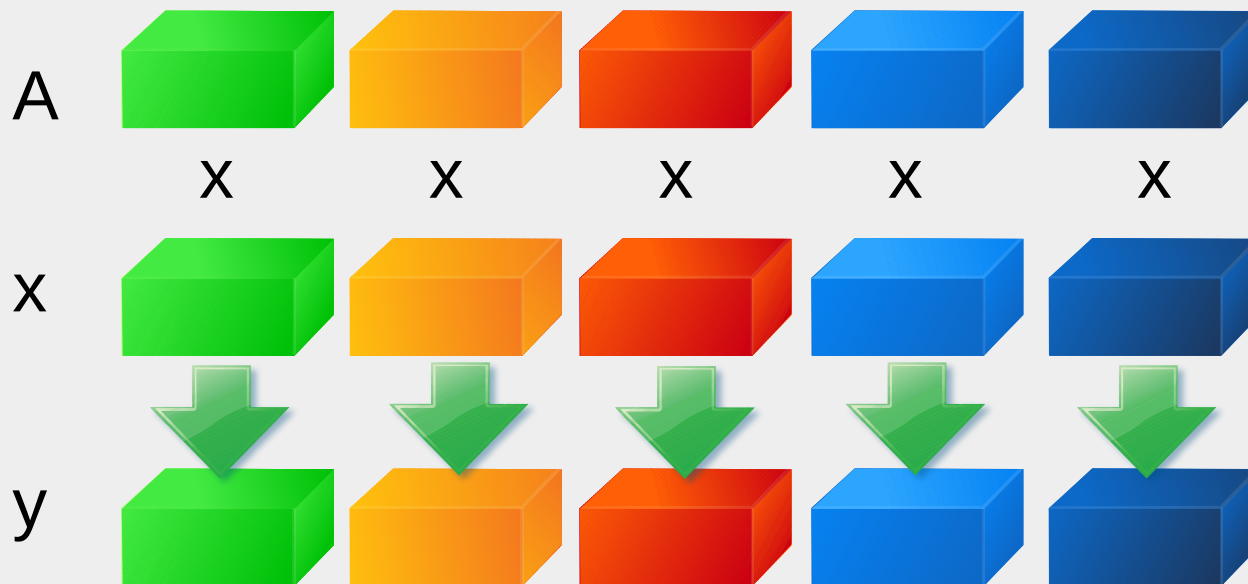
- Разложение в тензорный поезд имеет следующую форму:  
произведение  $d$  3-тензоров размером  $n_i * r_{i-1} * r_i$



$$T(i_1, i_2, \dots, i_d) = \sum_{\alpha_1, \dots, \alpha_{d-1}} G_1(i_1, \alpha_1) G_2(\alpha_1, i_2, \alpha_2) \cdots G_{d-1}(\alpha_{d-2}, i_{d-1}, \alpha_{d-1}) G_d(\alpha_{d-1}, i_d)$$

# 3. Умножение

- Умножение двух тензорных поездов происходит покомпонентно:



- Сложность:  $O(n^2r^4d)$

## 4. TT $\rightarrow$ обычная форма

- Явно воспользуемся формулой

$$T(i_1, i_2, \dots, i_d) = \sum_{\alpha_1, \dots, \alpha_{d-1}} G_1(i_1, \alpha_1) G_2(\alpha_1, i_2, \alpha_2) \cdots G_{d-1}(\alpha_{d-2}, i_{d-1}, \alpha_{d-1}) G_d(\alpha_{d-1}, i_d)$$

# Результат

- Затраты на вычисление произведения:  
 $O(n^2 r^4 \log_2 m)$  vs  $O(m^2)$

НО

- Это при условии, что ранги  $r$  достаточно малы. В общем случае они могут значительно расти, что приводит к снижению эффективности
- Кроме того, необходимо учесть затраты на конвертирование

# Операции

	Canonical	Tensor-Train
Number of parameters	$\mathcal{O}(dnR)$	$\mathcal{O}(dnr + (d - 2)r^3)$
Matrix-by-vector	$\mathcal{O}(dn^2R^2)$	$\mathcal{O}(dn^2r^2 + dr^6)$
Addition	$\mathcal{O}(dnR)$	$\mathcal{O}(dnr)$
Recompression	$\mathcal{O}(dnR^2 + d^3R^3)$	$\mathcal{O}(dnr^2 + dr^4)$
Tensor-vector contraction	$\mathcal{O}(dnR)$	$\mathcal{O}(dnr + dr^3)$

# Вывод

- Метод работает для некоторого класса задач, когда тензоры имеют малоранговое приближение

# Пример

- “Генетический переключатель” (Долгов СВ, ИВМ РАН)

$$\frac{\partial \psi(t)}{\partial t} = \mathcal{A} \psi(t) = \begin{bmatrix} A(y_1) & & \\ & \ddots & \\ & & A(y_{N_y}) \end{bmatrix} \psi(t), \quad \psi(t) = \begin{bmatrix} \psi(y_1, t) \\ \vdots \\ \psi(y_{N_y}, t) \end{bmatrix},$$

Рис. 5.7: Генетический переключатель, расчетное время в зависимости от  $\log_2(N_y)$ .

Слева:  $\delta t = 1$ , в середине:  $\delta t = 2$ , справа:  $\delta t = 5$ .

