# Моделирование движения пучка в электромагнитном поле с помощью GPU

Кадров Виктор Максимович

#### Содержание

1	введение	4
2	Замена гравитационного взаимодействия на электрическое	6
3	Постановка задачи	7
4	Численное решение уравнений движения	8
5	Трудности в расчёте собственного поля	9
6	Метод крупных частиц	11
7	Метод Particle-In-Cell	12
8	Ускорение расчётов с использованием графических процессоров	13
9	Архитектура собственной реализации	14
10	Результаты моделирования	16
11	Дальнейшая работа	18
12	Заключение	20
Сп	исок литературы	21

### Список иллюстраций

1.1	Пример моделирования гравитационной задачи (Source: Nyidia Developer Guide)	5
5.1	Система из 256 частиц с разным зарядом	10
7.1	PIC	12
9.1	Схема программного решения	15
	Пучок 100 тыс. частиц на старте симуляции, вектор скорости направлен в катушку	
10.2	Д Фокусировка пучка	17
	В Разлет на выходе из катушки	
11.1	Архитектура памяти GPU	19

#### 1 Введение

В докладе рассматривается подход к моделированию взаимодействия заряженных частиц в пучке. В качестве отправной точки анализируется задача с гравитационным взаимодействием (рис. 1.1), поскольку она во многом аналогична электрической, но проще для понимания на первом этапе.

$$\begin{cases} \dot{\vec{v}}_i = G \sum_{j \neq i} \frac{m_j}{||\vec{r}||^3} \vec{r}, \\ \dot{\vec{x}}_i = \vec{v}_i, \\ \vec{x}_i(0) = \vec{x}_0, \vec{v}_i(0) = \vec{v}_0, \end{cases}$$

где  $\vec{r}=\vec{r_i}-\vec{r_j}$  – радиус-вектор между телами

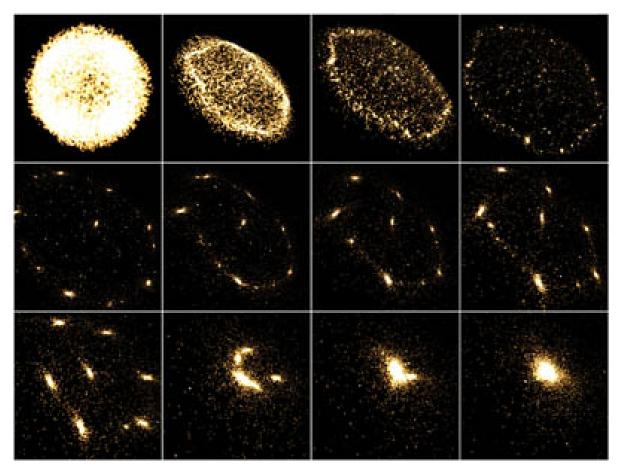


Рис. 1.1: Пример моделирования гравитационной задачи (Source: Nvidia Developer Guide)

Известно, что даже задача трёх тел в гравитационном взаимодействии не имеет общего аналитического решения, и при увеличении числа тел (N-тел) задача усложняется ещё больше. Однако уже на этом уровне можно выделить два важных аспекта:

- 1. Наличие члена, обратного к расстоянию в третьей степени, приводит к численным сложностям при моделировании близких взаимодействий.
- С увеличением числа тел индивидуальные траектории теряют значение, уступая место коллективной динамике всей системы — в данном случае, пучка частиц.

# Замена гравитационного взаимодействия на электрическое

Поскольку в задаче рассматриваются заряженные частицы, гравитационное взаимодействие заменяется на кулоновское.

$$\dot{\vec{v}}_i = \frac{1}{4\pi\epsilon_0 m_i} \sum_{i \neq i} \frac{q_i q_j}{||\vec{r}||^3} \vec{r}.$$

Обозначим теперь  $\frac{1}{4\pi\epsilon_0}\sum_{j\neq i}\frac{q_j}{||\vec{r}||^3}\vec{r}$  как  $\vec{E}_s$ . Добавим внешнее электрическое  $(\vec{E_{ext}})$  и магнитное  $(\vec{B}_{ext})$  поле и получим

$$\dot{\vec{v}}_i = \frac{q_i}{m_i} (\vec{E}_s + \vec{E}_{ext} + [\vec{v}_i, \vec{B}_{ext}]).$$

#### 3 Постановка задачи

Таким образом, формулируется следующая задача Коши: заданы начальные положения и скорости частиц, а также известно внешнее по отношению к пучку электромагнитное поле

$$\begin{cases} \dot{\vec{v}}_i = \frac{q_i}{m_i} (\vec{E}_s + \vec{E}_{ext} + [\vec{v}_i, \vec{B}_{ext}]), \\ \dot{\vec{x}}_i = \vec{v}_i, \\ \vec{x}_i(0) = \vec{x}_0, \vec{v}_i(0) = \vec{v}_0, \end{cases}$$

Следует отметить, что рассматривается нерелятивистская постановка задачи, и в таком виде она далее и решается.

## 4 Численное решение уравнений движения

Уравнения движения решаются методом конечных разностей

$$\vec{x}_{t+1} = \vec{x}_t + F(\vec{x}_t, \dots) \Delta t$$

Особое внимание уделяется выбору численной схемы, поскольку на каждом шаге моделирования возникает множество взаимодействий, и даже незначительные численные ошибки могут существенно повлиять на результат.

В рамках тестирования применялась явная схема Эйлера, однако учитывались её ограничения.

Среди альтернативных схем рассматривается метод Бориса — численная схема второго порядка, обладающая временной обратимостью. Однако он вносит в систему дополнительные силы, отсутствующие в исходной физической постановке, и на релятивистских скоростях эти силы становятся заметными и искажают результат [1].

## Трудности в расчёте собственного поля

Наибольшие сложности связаны не с решением уравнений движения, а с вычислением собственного поля пучка. Прямое моделирование взаимодействий по схеме "каждый с каждым" (Particle-to-Particle) требует вычислительных затрат порядка  $\mathcal{O}(N^2)$ , что делает этот подход непрактичным даже при относительно малом числе частиц. Для иллюстрации на рис. 5.1 изображена система из 256 частиц, но в реальных задачах их число может достигать  $10^{15}$ .

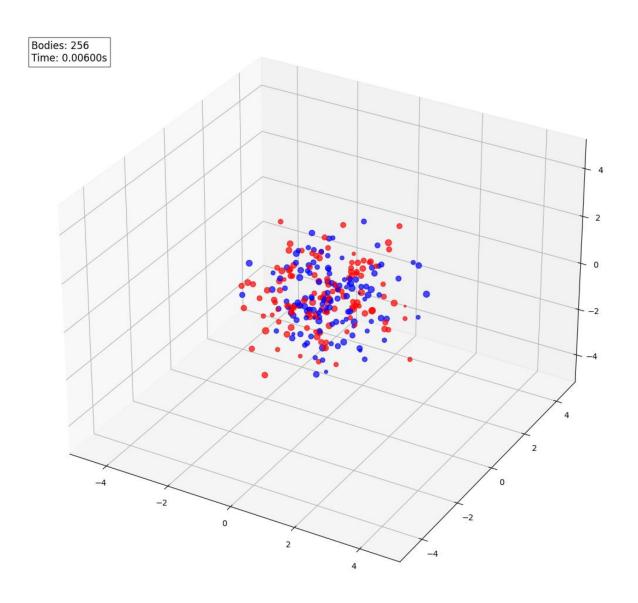


Рис. 5.1: Система из 256 частиц с разным зарядом

#### 6 Метод крупных частиц

Одним из способов снижения вычислительной сложности является объединение множества частиц в макрочастицы (Метод крупных частиц).

Для каждой *i*-й макрочастицы пару

$$(\vec{r}_i, \vec{v}_i)$$

можно взять, например, как среднее по микрочастицам.

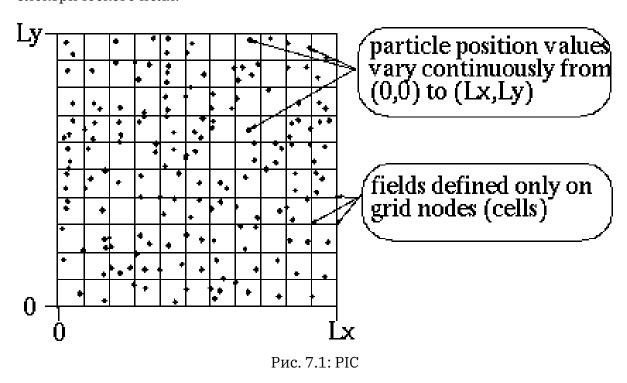
Тогда, взяв макрочастицу как облако с радиусом R поле вычисляется как

$$(\vec{E}_{S}(j \to i) = \frac{1}{4\pi\epsilon_{0}} \frac{q_{j}}{R^{3}} \vec{r}, \quad ||\vec{r}|| < R)$$

Кроме того, этот подход позволяет смягчить проблему моделирования близких взаимодействий, так как взаимодействие происходит только при пересечении облаков, то есть когда расстояние между ними меньше R. Это позволяет сократить число взаимодействий с  $10^{15}$  до, например,  $10^9$ , что всё ещё является вычислительно затратным. Поэтому на практике чаще применяется другой метод — Particle-In-Cell (PIC).

#### 7 Метод Particle-In-Cell

Метод РІС исключает необходимость моделирования парных взаимодействий. Вместо этого рассчитывается распределение заряда на сетке (рис. 7.1), и далее решается краевая задача для уравнения Пуассона с целью нахождения электрического поля.



Именно этот метод чаще всего используется в прикладных задачах.

# 8 Ускорение расчётов с использованием графических процессоров

Даже при использовании макрочастиц и метода РІС последовательное решение задачи остаётся неприемлемо медленным. Поэтому в современных вычислениях активно применяются графические ускорители (GPU). Они позволяют эффективно распараллелить как решение уравнений движения, так и вычисление собственного поля пучка.

Среди готовых решений:

- 1. https://github.com/GabrielSCabrera/nBody предназначен для моделирования задачи N-тел с электрическим взаимодействием. Подходит скорее для учебных целей, но демонстрирует общий подход.
- 2. https://developer.nvidia.com/gpugems/gpugems3/part-v-physics-simulation/chapter-31-fast-n-body-simulation-cuda ориентирован на гравитационные взаимодействия, но полезен с точки зрения изучения архитектуры GPU.
- 3. https://developer.nvidia.com/gpugems/gpugems3/part-v-physics-simulation/chapter-31-fast-n-body-simulation-cuda разрабатывается в CERN для задач ускорительной физики. Хотя пакет слабо поддерживается, его структура может оказаться полезной для ряда задач.

## 9 Архитектура собственной реализации

В рамках практической части проекта была разработана архитектура (рис. 9.1), сочетающая удобство настройки с возможностью высокопроизводительных вычислений. Python-обвязка обеспечивает гибкость при задании начальных условий и параметров моделирования. Хотя подобные задачи можно реализовывать и средствами CUDA на C/C++, использование Python значительно упрощает отладку и запуск, особенно при работе на вычислительных кластерах.

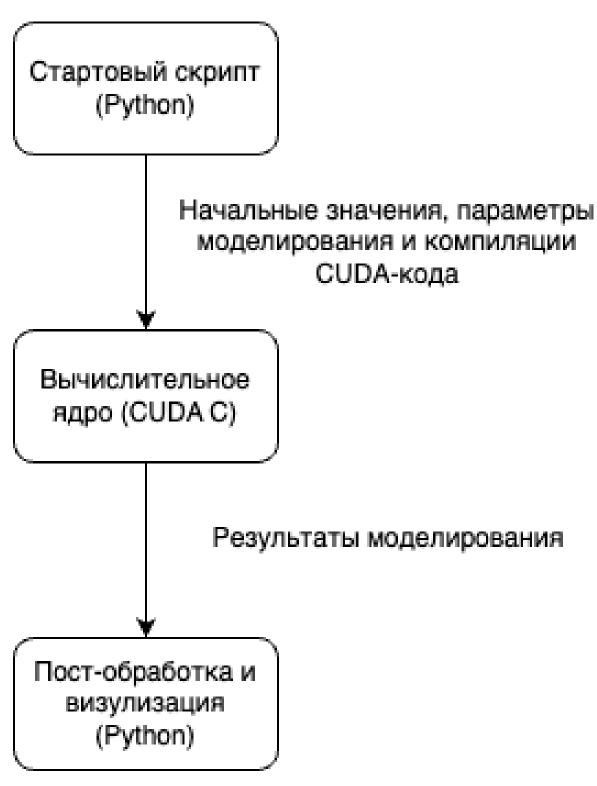


Рис. 9.1: Схема программного решения

#### 10 Результаты моделирования

Реализация позволяет моделировать динамику пучка заряженных частиц в электромагнитном поле. Легко моделируются пучки до 200 тыс. частиц и приемлемо – до 500 тыс.

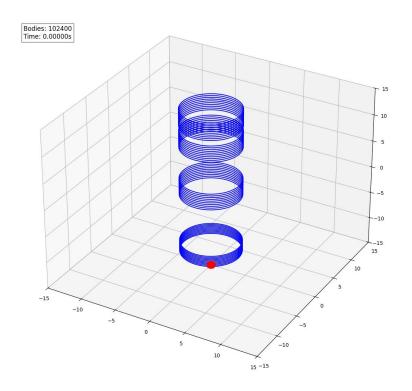


Рис. 10.1: Пучок 100 тыс. частиц на старте симуляции, вектор скорости направлен в катушку

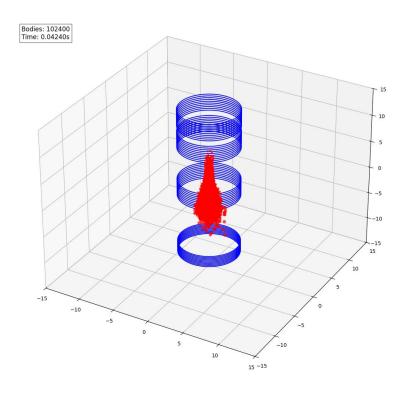


Рис. 10.2: Фокусировка пучка

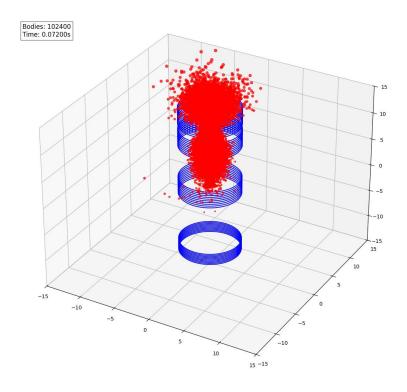


Рис. 10.3: Разлет на выходе из катушки

#### 11 Дальнейшая работа

Отдельной задачей остаётся учёт геометрии экспериментальной установки. Даже при её упрощении и грубой дискретизации проблема столкновений частиц становится вычислительно трудоёмкой, особенно при прямом переборе всех возможных пар.

Наконец, важным аспектом является правильное использование различных уровней памяти в архитектуре видеокарт NVIDIA. На рис. 11.1 приведена иерархия памяти GPU [2], практически все типы которой доступны пользователю. От выбора типа памяти напрямую зависит производительность: при неправильной организации данных ускорение может быть полностью нивелировано.

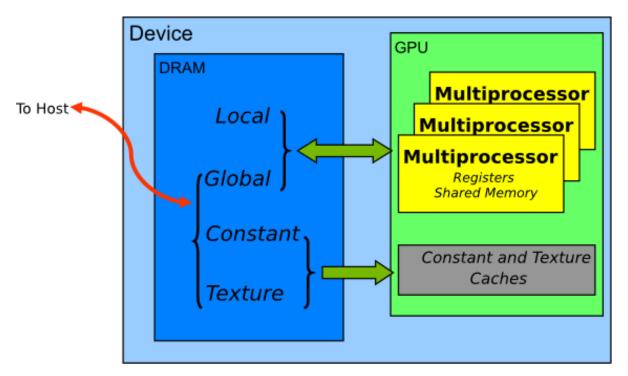


Рис. 11.1: Архитектура памяти GPU

#### 12 Заключение

Рассмотренная задача моделирования пучков заряженных частиц в электромагнитных полях требует комплексного подхода, сочетающего точные численные методы, эффективную архитектуру программного обеспечения и использование современных вычислительных ресурсов. Несмотря на ряд нерешённых проблем, разработанная архитектура демонстрирует потенциал для дальнейшего развития и внедрения в более сложные модели, включая учёт геометрии установки и использование РІС-методов.

#### Список литературы

- 1. Vay J.-L. Simulation of beams or plasmas crossing at relativistic velocitya) // Physics of Plasmas. 2008. T. 15,  $N^{\circ}$  5. C. 056701.
- 2. 1. Introduction CUDA C++ Programming Guide. https://docs.nvidia.com/cuda/cuda-c-programming-guide/.