



Применение алгоритмов оптимизации параметров при решении систем уравнений на центральных процессорах и графических ускорителях

Б.И. Краснопольский¹, Р.М. Куприй^{1,2}

¹ НИИ механики МГУ

² Факультет ВМиК МГУ



Решение систем уравнений



- * Прямые и итерационные методы
- * Итерационные методы:
 - + Обычно более универсальные
 - + Меньше ограничений по потребляемой памяти
 - + Лучше масштабируемость
 - Большое количество различных методов
 - Множество настроечных параметров у наиболее перспективных методов...

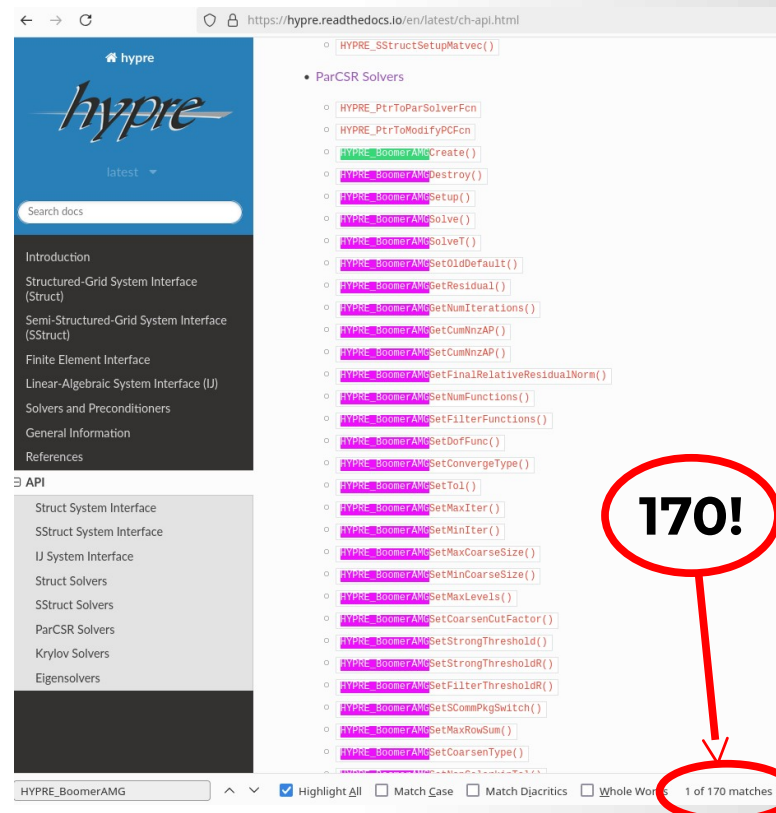


Параметры многосеточного метода



Параметры в *hypre*:

- 170 функций для задания параметров
- Нет универсальных значений, только общие рекомендации
- Реализации методов для CPU и частично — для GPU: эффективность методов существенно разная





Особенности развития оборудования



- ✱ Ориентация на алгоритмы AI, но не задачи мат. моделирования
- ✱ Сопроцессоры и ускорители вычислений
 - AMD Instinct MI, NVidia Tesla GPU, Intel Xe-HPC

	CPU	GPU
<i>Model</i>	AMD Rome 7742	NVidia A100
<i>Bandwidth</i>	204.8 GB/s	~2000 GB/s
<i>Fp64 performance</i>	2.3 TFlop/s	9.7 TFlop/s

x10

x4



Как бы сделать так, чтобы...



... можно было бы:

- ✱ быстро решать различные системы уравнений
- ✱ не заниматься долгим ручным подбором параметров
- ✱ иметь адаптацию под конкретную вычислительную платформу
- ✱ ...
- ✱ **и... и... и чтобы само...**



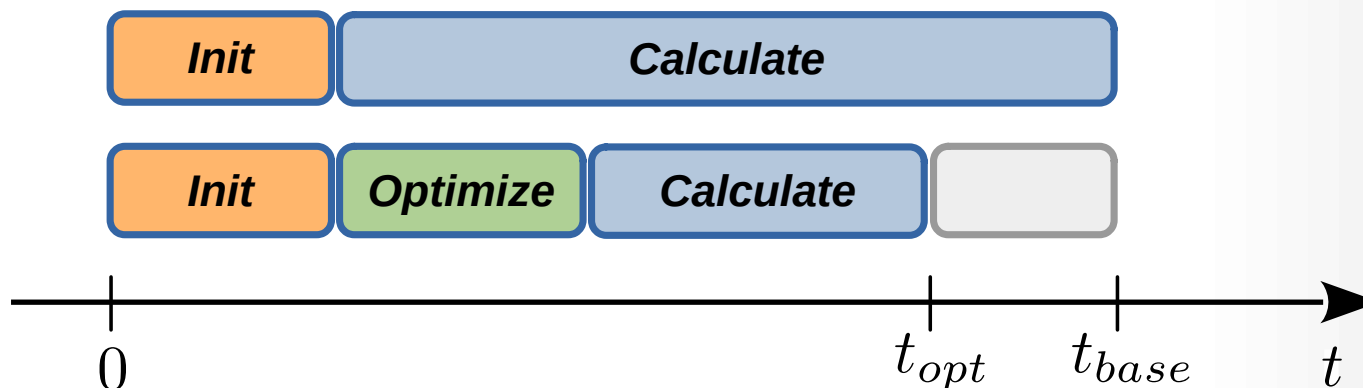


Сценарий использования



Моделирование несжимаемых турбулентных течений (HighRes):

- * Множество шагов по времени
- * Решение СЛАУ для давления, матрица неизменна в ходе расчета
- * Оптимизация до начала основного расчета





Гибридная эволюционная стратегия

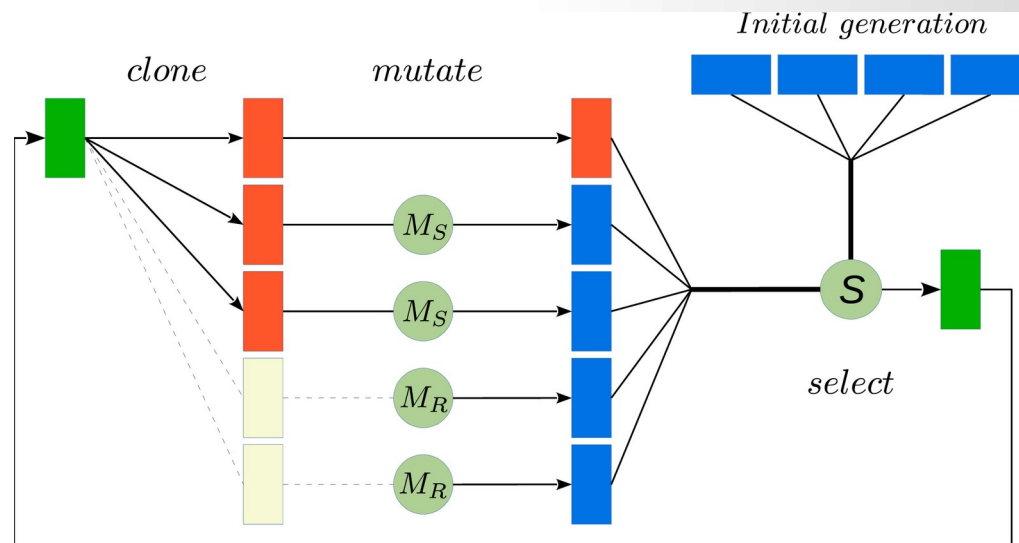


Оптимизационный алгоритм:
клонирование, мутация, отбор

- Мутация:

- мягкие мутации (M_S)
- случайные мутации (M_R)
- НС как фильтр для оператора случайных мутаций

- Отбор: на основе прямого решения СЛАУ



- вектор параметров численного метода



Дальнейшее развитие алгоритма



Было ранее:

- * оптимизация времени решения СЛАУ (“solve”-часть)

Дополнение:

- * оптимизация полного времени решения СЛАУ
- * оптимизация с учетом ограничений по памяти
- * оптимизация под разные вычислительные устройства



Платформа для экспериментов

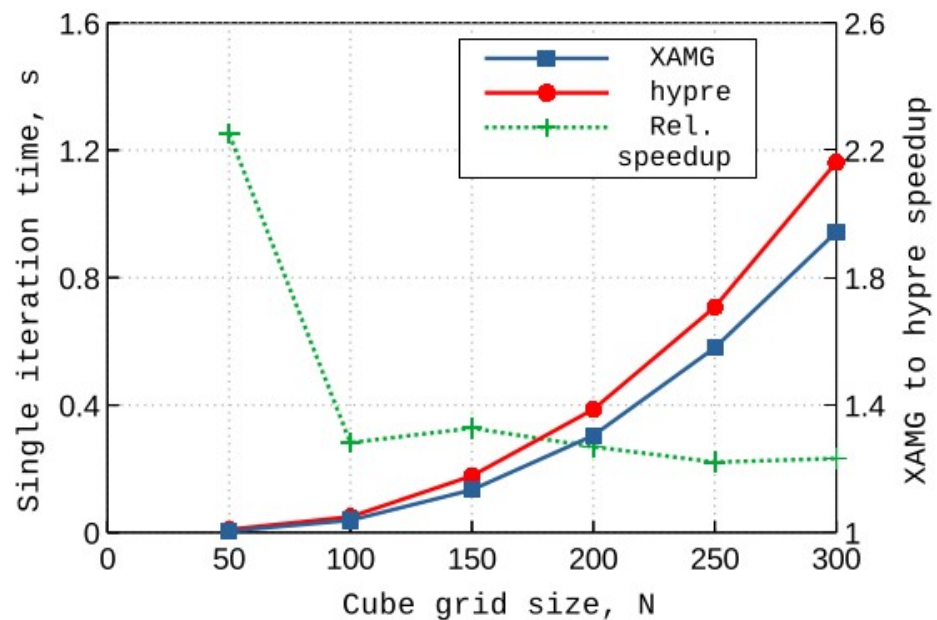


XAMG: <https://gitlab.com/xamg/xamg>

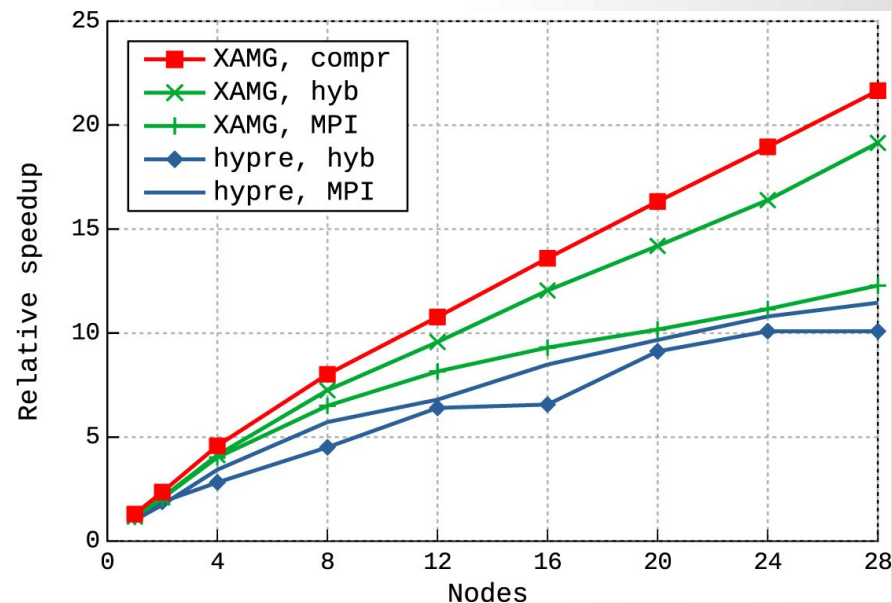
- * C++11, yaml, C API
- * Шаблоны, выравнивание данных, векторизация, прагмы для компиляторов, гибридная модель MPI+Posix ShM, и т.п.
- * Смешанная точность вычислений, итерационное уточнение
- * “Стандартный” набор итерационных методов:
 - ✦ Крыловские методы (CG, BiCGStab, модифицированные варианты)
 - ✦ Классический алгебраический многосеточный метод (**setup** из *hypre*)
 - ✦ Метод Чебышева, Якоби, гибридный метод Гаусса-Зейделя



Масштабируемость, сравнение с *hypre*



Вычисления на 1 узле, все ядра



Масштабируемость, $N=250^3$

«solve»-часть, Ломоносов-2



Тестовая платформа и набор матриц



Рабочая станция:

- * CPU: Intel Core-i7 11 700 (8 cores, ~43 GB/s)
- * GPU: NVidia 3060Ti (~417 GB/s)

Набор тестовых матриц:

- * уравнение Пуассона с переменным коэффициентом:

$$-\nabla \cdot (\kappa \nabla u) = f \quad \kappa = \begin{cases} 10^3, & \mathbf{x} \in [0.1, 0.9]^3, \\ 0.1, & \mathbf{x} \in \text{cubes } 0.1^3 \text{ at the corners,} \\ 1, & \text{elsewhere} \end{cases}$$

- * SuiteSparse Matrix Collection



Конфигурации методов



Базовая конфигурация итерационных методов:

- * BiCGStab + Algebraic Multigrid + Chebyshev Polynomials
- * Точность решения: $\text{rel_tol} < 10^{-8}$

Параметры оптимизационного алгоритма:

- * Вектор из 13 параметров
- * 20 индивидуумов: 10 soft + 10 random, без НС
- * Макс. число поколений: 15
- * «baseline» как начальное приближение



Параметры



Parameter	"baseline"
<u>Preconditioner:</u>	
max_iters	1
mg_cycle	V
mg_max_row_sum	1
mg_nonGalerkin_tol	0
mg_coarse_matrix_size	500
mg_num_paths	3
mg_coarsening_type	6
mg_interpolation_type	0
mg_strength_threshold	0.25
mg_trunc_factor	0.3
mg_Pmax_elements	4
mg_agg_num_levels	2
mg_agg_interpolation_type	4
mg_agg_trunc_factor	0.3
mg_agg_P12_trunc_factor	0
mg_agg_Pmax_elements	4
mg_agg_P12max_elements	4
<u>Pre/post-smoother:</u>	
polynomial_order	2
spectrum_fraction	0.3

- «Базовый» вектор параметров
 - ↳ что-то, подобранное опытным путем при решении разных СЛАУ
- Жирным выделены оптимизируемые параметры



Оптимизация полного времени решения СЛАУ



Целевая функция: полное время решения СЛАУ

	“baseline”			Оптимизация времени solve-части			Оптимизация времени всего расчета		
	Setup, s	Solve, s	Total, s	Setup, s	Solve, s	Total, s	Setup, s	Solve, s	Total, s
cube100	0.87	0.62	1.49	1.66	0.42	2.08	0.45	0.59	1.04
jumps100	1.03	0.80	1.83	2.09	0.40	2.49	0.43	0.68	1.11

* Расчеты на CPU, 8 ядер; характерное время на оптимизацию — 10-15 минут (100-200 испытаний)



Оптимизация с ограничением объёма используемой памяти

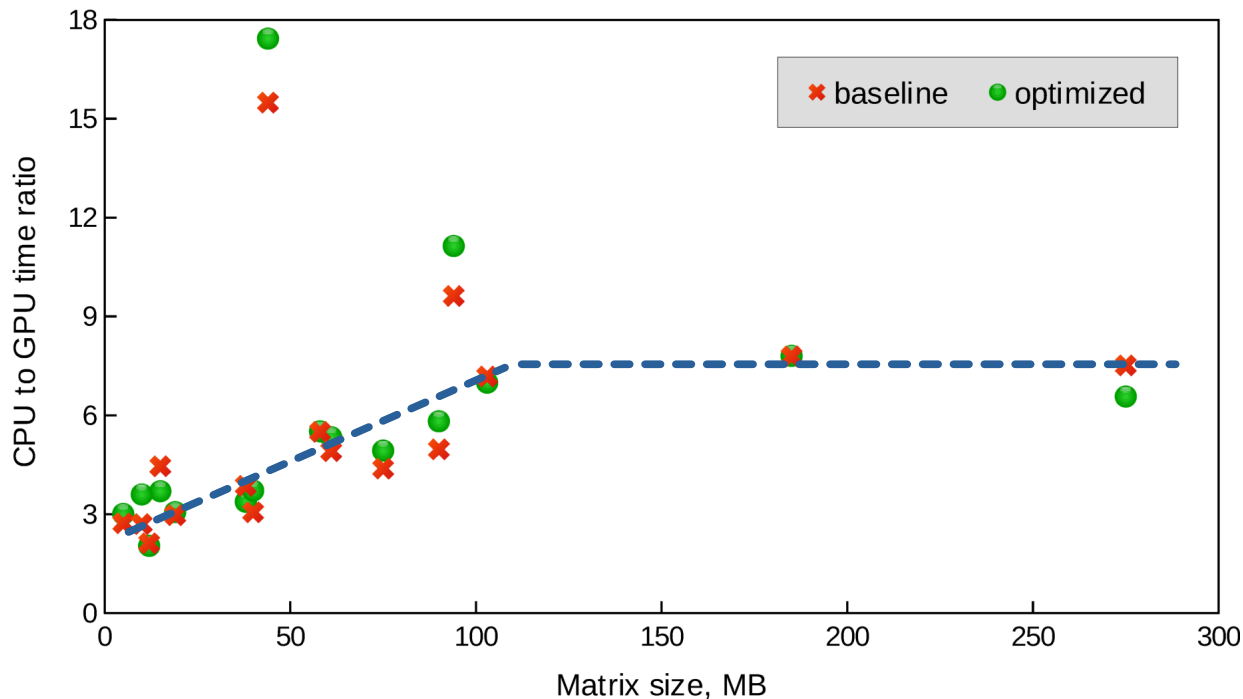


Целевая функция: время «solve»-части и ограничение по памяти

	“baseline”			Оптимизация времени solve-части, без доп. ограничений			Оптимизация времени solve-части, М < 1400 MB		
	Setup, s	Solve, s	Total, s	Setup, s	Solve, s	Total, s	Setup, s	Solve, s	Total, s
jumps100	1.03	0.80	1.83	1.61	0.48	2.09	1.91	0.54	2.45
memory	1348 MB			1535 MB			1281 MB		



Ускорение при переходе на графические ускорители



$$P_{baseline} = \frac{T_{baseline}^{CPU}}{T_{baseline}^{GPU}}$$

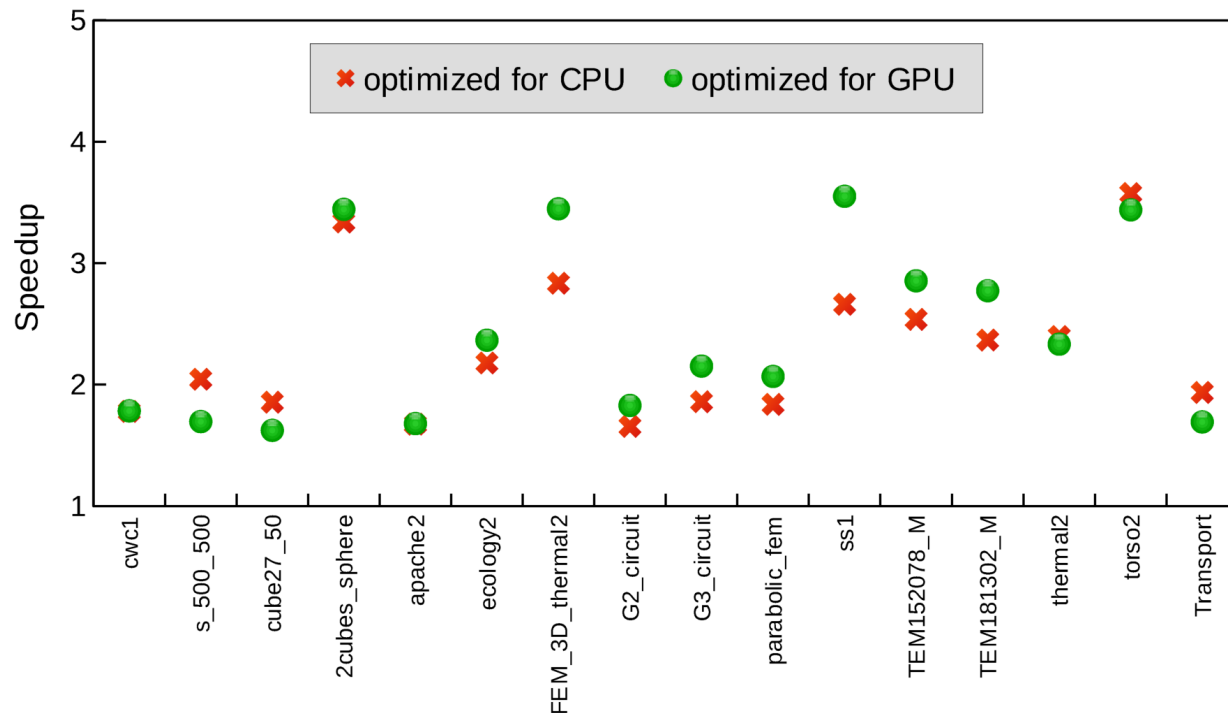
$$P_{optimized} = \frac{T_{optimized}^{CPU}}{T_{optimized}^{GPU}}$$

- * 13 матриц из SSMC
- * 3 сгенерированных матрицы

Ускорение зависит от объема занимаемой памяти (эффективности кэша CPU)



Эффект от оптимизации для CPU и GPU



$$S^{CPU} = \frac{T_{baseline}^{CPU}}{T_{optimized}^{CPU}}$$

$$S^{GPU} = \frac{T_{baseline}^{GPU}}{T_{optimized}^{GPU}}$$

- * 13 матриц из SSMC
- * 3 сгенерированных матрицы

Среднее ускорение для CPU — 2.3 раза, для GPU — 2.4 раза



Примеры «оптимальных» параметров



Parameter	“baseline”	2cubes_sphere		FEM_3D_thermal2		torso2		cwc1	
mg_max_row_sum	1	0.55	0.45	0.55	0.75	0.15	0.05	0.2	0.2
mg_nonGalerkin_tol	0	0.05	0.15	0.05	0.1	0.5	1	0.85	0.1
mg_coarse_matrix_size	500	300	250	350	250	200	300	400	500
mg_num_paths	3	3	4	4	2	3	3	2	4
mg_coarsening_type	6	3	10	6	3	0	10	8	6
mg_interpolation_type	0	6	6	8	3	17	8	17	0
mg_strength_threshold	0.25	0.85	0.5	0.85	0.45	0.15	0.25	0.2	0.2
mg_trunc_factor	0.3	0.85	0.3	0.4	0.4	0.05	0.9	0.4	0.3
mg_agg_num_levels	2	8	9	0	0	2	0	0	0
mg_agg_interpolation_type	4	5	6	8	5	6	3	3	4
mg_agg_trunc_factor	0.3	0	0.35	0.2	0.2	0.65	0.9	0.8	0.2
polynomial_order	2/2	2/2	3/4	3/2	2/3	3/1	2/1	1/1	1/2



Заключение



- Реализован расширенный набор целевых функций для алгоритма оптимизации параметров численных методов.
- Проведено тестирование новых сценариев оптимизации полного времени решения СЛАУ и решения СЛАУ с ограничением на объем потребляемой памяти, получены адекватные результаты тестирования.
- Показана значимость оптимизации параметров под конкретную вычислительную платформу.