

НИЖЕГОРОДСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ ИМ. Н.И. ЛОБАЧЕВСКОГО
ИНСТИТУТ ИНФОРМАЦИОННЫХ ТЕХНОЛОГИЙ, МАТЕМАТИКИ И МЕХАНИКИ





Нижегородский государственный университет им. Н.И. Лобачевского
Институт информационных технологий, математики и механики

ПАРАЛЛЕЛЬНАЯ ОБРАБОТКА ГРАФОВ

Лекция 6. Алгоритмы раскраски графа

Пирова А.Ю.
Кафедра МОСТ

Содержание

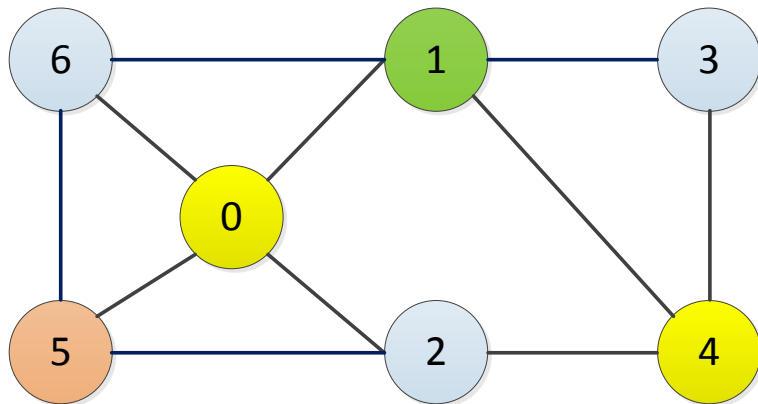
- ❑ Предметные области
- ❑ Постановка задачи
- ❑ Жадный последовательный алгоритм
- ❑ Подходы к распараллеливанию
 - Подход 1. Алгоритм Джонса–Плассмана. Асинхронная реализация. Результаты экспериментов.
 - Подход 2. Алгоритм Чаталюрека
 - Подход 2. Алгоритм Боумана
- ❑ Заключение

Предметные области

- ❑ Составление расписаний
- ❑ Аллокация регистров
- ❑ Вспомогательный этап при распараллеливании алгоритмов разреженной алгебры: вычисление предобуславливателя, итерационное решение СЛАУ, вычисление собственных векторов, определение Якобиана и Гессиана матрицы.
- ❑ Вспомогательный этап при распараллеливании алгоритмов на графах: вычисление PageRank, разделение графа и др.

Постановка задачи

- Пусть дан ненаправленный граф $G = (V, E)$, $|V| = n$, $|E| = m$
- Функция $\sigma: V \rightarrow \{1, \dots, s\}$ называется *раскраской графа*, если для любых смежных вершин $\sigma(v) \neq \sigma(u)$, $(u, v) \in E$
- Минимально возможное число цветов s называется *хроматическим числом графа*
- Задача раскраски графа в минимальное число цветов NP-трудная для не планарных графов



Постановка задачи

□ Связанные задачи:

- 2-раскраска графа: функция $\sigma_2: V \rightarrow \{1, \dots, s_2\}$ называется *раскраской графа*, если для любых вершин u и v , связанных кратчайшим путем не более, чем из двух ребер, $\sigma_2(v) \neq \sigma_2(u)$
- Раскраска двудольного графа
- Раскраска динамического графа

Последовательный алгоритм

- ❑ Последовательные алгоритмы основаны на жадной стратегии.
- ❑ Вершины рассматриваются в некотором порядке, по которому можно построить функцию приоритета $p: V \rightarrow R$
- ❑ Общая схема:
 1. Множество нераскрашенных вершин $U = V$
 2. Для $i = 1$ до n :
 1. Выбрать $v_i \in U$ согласно приоритету $p(v_i)$
 2. Выбрать цвет c вершины v_i :
 1. Множество доступных цветов $C = \{1, 2, \dots, \Delta + 1\}$
 2. Для всех $u \in Adj(v_i): p(u) > p(v_i) \ C = C \setminus c(u)$
 3. $c(v_i) = \min C$
 3. $U = U \setminus v_i$

Последовательный алгоритм.

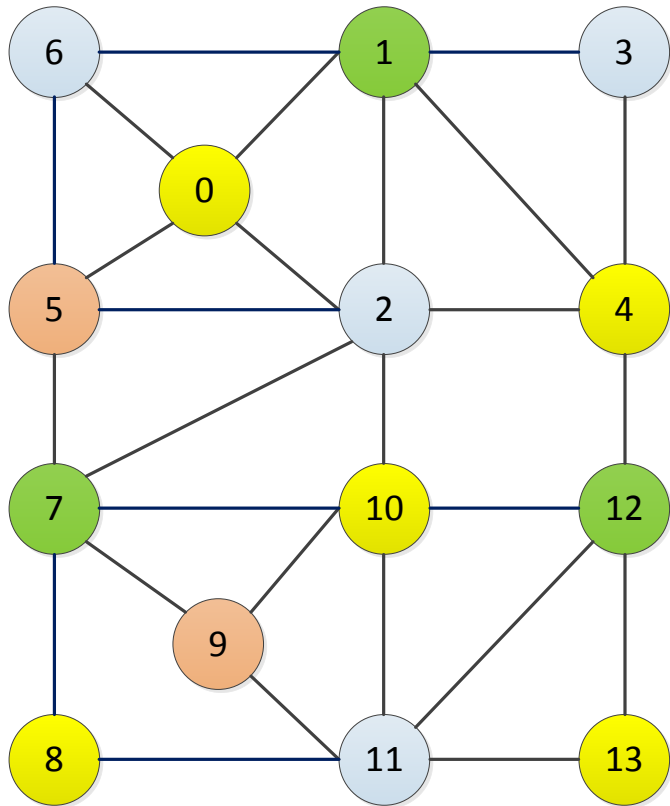
Функции приоритета

- ❑ First Fit: вершины рассматриваются в некотором заранее выбранном порядке. Например, в порядке появления в графе
- ❑ Saturation-Degree-Ordering: выбирается вершина с максимальной насыщенной степенью, то есть с максимальным числом различно раскрашенных смежных вершин.
- ❑ Incidence-Degree-Ordering: выбирается вершина с максимальным числом раскрашенных смежных вершин.
- ❑ Largest-Degree-First: вершины раскрашиваются в порядке уменьшения степеней
- ❑ Smallest-Degree-Last: из графа удаляются все вершины с минимальной степенью, затем рекурсивно раскрашивается оставшийся граф. Удаленные вершины раскрашиваются в последнюю очередь.

Последовательный алгоритм

- ❑ Число различных цветов, использованных последовательным алгоритмом, ограничено $\Delta + 1$, где Δ – максимальная степень вершин графа.
- ❑ По увеличению качества раскраски: FF, LDF, IDO, SatDO
- ❑ Вычислительная сложность для графа с n вершинами и m ребрами: FF - $O(m)$, LDF и IDO - можно реализовать за $O(m)$, SDO - $O(n^2)$.
- ❑ Жадный алгоритм плохо распараллеливается

Пример



Порядок раскраски Largest degree first:

2, 1, 7, 10, 11, 0, 4, 5, 12, 6, 9, 3, 8, 13

Номера цветов: 1 - голубой, 2 - зеленый, 3 -
желтый, 4 - розовый

Сравнение алгоритмов

<i>Graph</i>	<i>C</i>							<i>T_S</i>						
	FF	R	LF	ID	SL	SD	<i>Spark</i>	FF	R	LF	ID	SL	SD	<i>Spark</i>
com-orkut	175	132	87	86	83	76		2.23	3.39	3.54	44.13	10.59	46.60	
soc-LiveJournal1	352	330	323	325	322	326		0.89	2.05	2.34	17.93	4.69	19.75	
europe-osm	5	5	4	4	3	3		1.32	13.36	17.15	48.59	19.87	52.73	
cit-Patents	17	21	14	14	13	12		0.50	1.62	2.00	9.82	3.21	10.08	
as-skitter	103	81	71	72	70	70		0.24	1.70	2.43	9.41	2.79	9.94	
wiki-Talk	102	85	72	57	56	51		0.09	0.35	0.49	2.79	0.61	2.90	
web-Google	44	44	45	45	44	44		0.09	0.22	0.25	1.68	0.47	1.77	
com-youtube	57	46	32	28	28	26		0.06	0.19	0.25	1.50	0.35	1.55	
constant1M-50	33	32	32	34	34	26		0.90	1.13	1.16	16.07	2.96	17.23	
constant500K-100	52	52	52	55	53	44		0.74	0.88	0.84	14.20	1.97	15.51	
graph500-5M	220	220	159	157	158	147		1.83	3.14	3.69	25.19	8.43	35.29	
graph500-2M	206	208	153	152	153	141		0.52	0.77	0.98	8.09	2.22	11.68	
rMat-ER-2M	12	12	11	11	11	8		0.47	0.93	1.07	10.10	2.22	9.13	
rMat-G-2M	27	27	15	15	15	11		0.48	0.92	1.18	9.17	2.59	9.07	
rMat-B-2M	105	105	67	67	67	59		0.50	0.83	1.00	8.44	2.41	8.64	
big3dgrid	4	7	7	4	7	5		0.41	3.34	4.07	13.61	4.77	15.30	
clique-chain-400	399	399	399	399	399	399		0.05	0.05	0.05	0.81	0.08	2.06	
path-10M	2	3	3	2	2	2		0.18	1.95	2.49	7.34	2.58	7.96	

Figure 9: Performance measurements for six serial ordering heuristics used by GREEDY, where measurements for real-world graphs appear above the center line and those for synthetic graphs appear below. The columns under the heading *C* present the average number of colors obtained by each ordering heuristic. The columns under the heading *T_S* present the average serial running time for each heuristic. The “*Spark*” columns under the *C* and *T_S* headings contain bar graphs that pictorially represent the coloring quality and serial running time, respectively, for each of the ordering heuristics. The height of the bar for the coloring quality C_H of ordering heuristic *H* is proportional to C_H . The bar heights are similar for *T_S* except that the log of times are used. Section 6 details the experimental setup and graph suite used.

Hasenplaugh W. et al. Ordering heuristics for parallel graph coloring //Proceedings of the 26th ACM symposium on Parallelism in algorithms and architectures. – ACM, 2014. – P. 166-177.

Параллельные алгоритмы

- ❑ Подход 1: найти независимое множество вершин и раскрасить их параллельно. При раскраске вершины v уже известны цвета некоторых соседей, после назначения цвета вершине он больше не изменится. Вершины обрабатываются в порядке приоритета.
 - Алгоритмы Джонса–Плассмана (1991), Олрайта и др. (1994)
- ❑ Подход 2 (speculative coloring): раскраска выполняется итерационно. На каждой итерации процессы параллельно определяют цвета для своих локальных нераскрашенных вершин, затем обмениваются результатами и исправляют ошибки раскраски граничных вершин.
 - Алгоритмы Гебремедхин и Манна (2000), Чаталюрека (2012), Боумана и др. (2005)

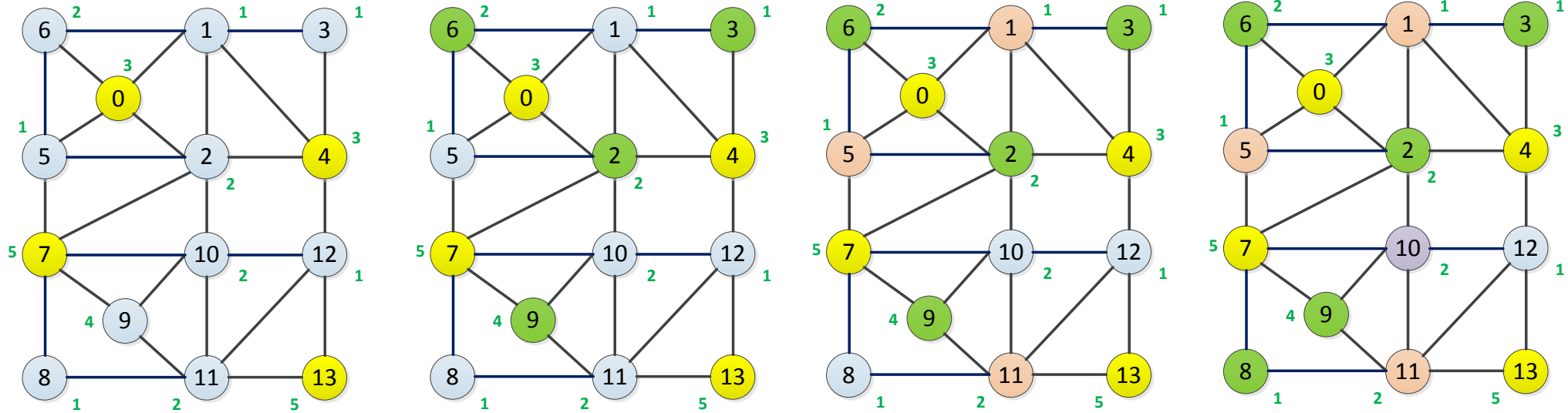
Подход 1. Алгоритм Джонса-Плассмана

□ Общая схема:

1. Для каждой вершины $v \in V$ назначить приоритет $w(v)$
2. Множество нераскрашенных вершин $U = V$
3. Пока есть нераскрашенные вершины $U \neq \emptyset$:
 1. Параллельно для всех $v \in U$:
 1. $I = \{z: w(z) > w(u) \text{ для } \forall u \in Adj(z) \cap U\}$
 2. Параллельно Для всех $z \in I$:
 1. Назначить наименьший доступный цвет $c(z)$
 2. $U = U \setminus I$

□ I – независимое множество вершин по правилу Люби: это вершины, чьи случайно сгенерированные веса являются локальным максимумом среди весов их соседей.

Подход 1. Алгоритм Джонса-Плассмана. Пример



Подход 1. Асинхронная реализация

- Асинхронная параллельная реализация:
 - Для каждой вершины определим множества ее соседей с меньшим и с большим приоритетом ($Prev(v)$ и $Next(v)$)
 - Чтобы определить цвет v , необходимо получить цвет всех вершин из $Prev(v)$. После этого назначается цвет v и отправляется всем вершинам из $Next(v)$.
- Приоритет: случайное число (Джонс–Плассман), Largest-Degree-First (Райт), хэш-функция, не требующая коммуникации (Саллинен и др.)...

Подход 1. Асинхронная реализация

1. Для каждой вершины $v \in V$ назначить приоритет $w(v)$
2. Множество нераскрашенных вершин $U = V$
3. Пока есть нераскрашенные вершины $U \neq \emptyset$:
 1. Параллельно для всех $v \in U$:
 1. (Коммуникация) Получить приоритет всех соседей
 2. $Prev(v) = \{z: w(z) < w(v), (v, z) \in E\}$
 3. $Next(v) = \{z: w(z) > w(v), (v, z) \in E\}$
 4. Если $Prev(v) = \emptyset$, $c(v) = 1$. Иначе:
 1. (Ожидание) Получить цвета всех из $Prev(v)$, $C_p(v) = \{c(z): z \in Prev(v)\}$
Доступные цвета: $C = \{1, 2, \dots, |Prev(v)| + 1\} / C_p(v)$
 2. Определить цвет $c(v) = \min(C) + 1$
 5. Отправить цвет $c(v)$ всем из $Next(v)$
 6. $U = U / \{v\}$

Вычислительные эксперименты

- ❑ Sallinen S. et al. Graph colouring as a challenge problem for dynamic graph processing on distributed systems //SC'16: Proceedings of the International Conference for High Performance Computing, Networking, Storage and Analysis. – IEEE, 2016. – С. 347-358.
- ❑ Инфраструктура: Catalyst cluster, Lawrence Livermore National Laboratory. Процессоры 12-core Intel Xeon E5-2695v2 (2.4 GHz), память 128 GB, Intel 910 PCI-attached NAND Flash на узел.
- ❑ Реализация алгоритма раскраски с помощью платформы для систем с распределенной памятью HavoqGT (<http://software.llnl.gov/havoqgt/>), позволяющей реализовать асинхронные алгоритмы на графах, описанные в терминах операций с вершинами. HavoqGT реализован на языке C++, использует библиотеку Boost.
- ❑ Тестовые графы: графы RMAT с числом вершин 2^s , $s = 27, 28, \dots, 32$ и числом ребер $32 * 2^s$; графы Эрдеша–Реньи, веб-графы.

Вычислительные эксперименты

- Сильная и слабая масштабируемость по фазам:
 - Collect – фаза сбора приоритетов вершин-соседей,
 - Color – фаза назначения цветов вершинам

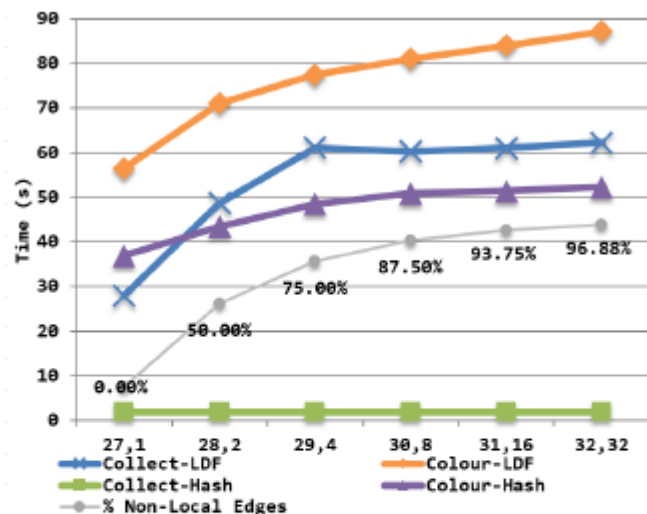


Fig. 1: Weak Scaling Experiments using Erdős-Rényi graphs. The plot presents runtime for each stage of the algorithm for LDF and Hash priorities. X-axis labels represent [scale, nodes]. Also shown is the percentage of edges that are non local for a given node count. A flat line indicates perfect weak scaling.

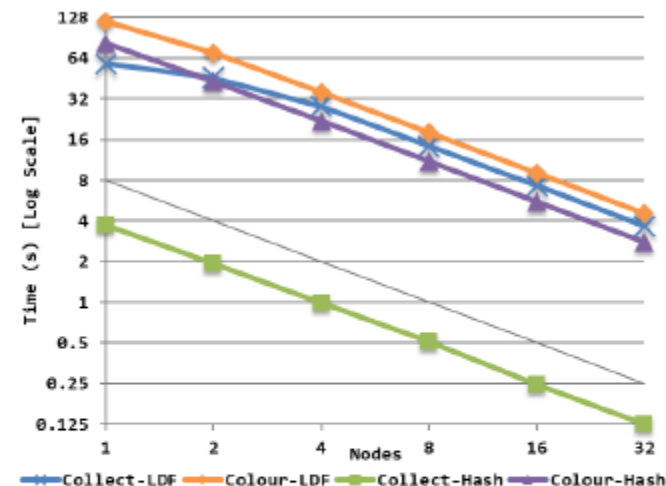


Fig. 2: Strong Scaling Experiment using an Erdős-Rényi Scale 28 graph. Y-axis represents runtime (log-scale, unlike the weak scaling plot). X-axis represents number of nodes used. A straight diagonal line parallel with the grey line indicate perfect strong scaling.

Вычислительные эксперименты

□ Производительность

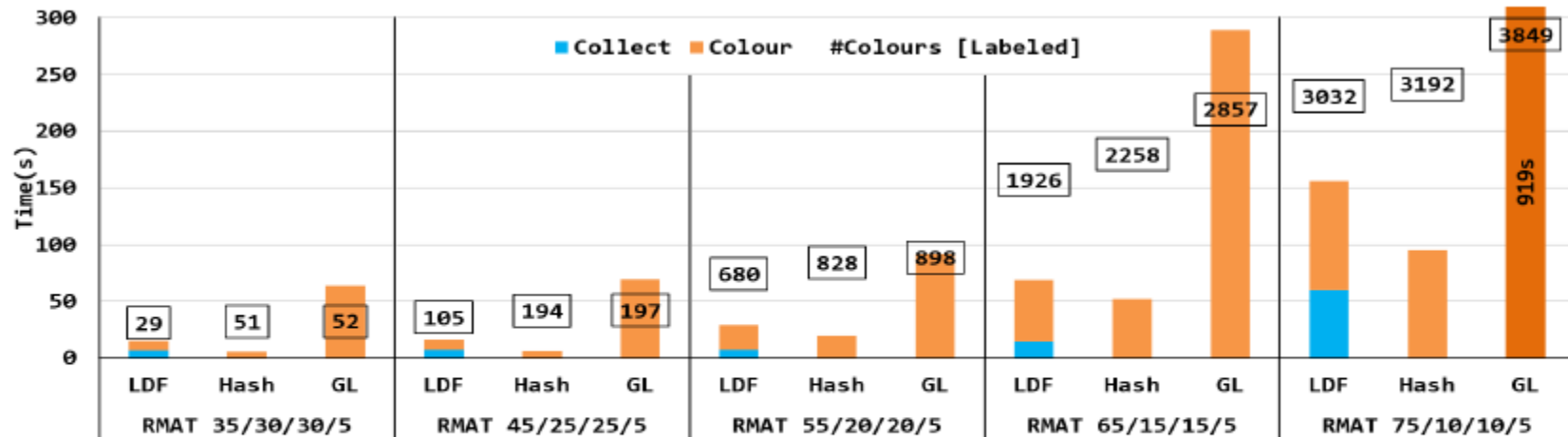


Fig. 3: Run-time and number of colours for RMAT graphs with varying power-law nature (less-pronounced – left, to more-pronounced – right). The experiment uses 8 nodes and a Scale 27 graph. Collect and Colour phases are stacked. (GraphLab – labelled GL, does not give distinct information; Collect-Hash is not visible as it is too fast.) The number of colours used is presented in boxes. The time for the final (right-most) GraphLab run was 919s, about three times the size of the bar shown.

Вычислительные эксперименты. Выводы

- ❑ На тестовых графах использование хэш-функции в качестве приоритета позволило сократить время работы в 2.5 – 3 раза за счет фазы сбора приоритетов.
- ❑ Использование приоритета LDF позволяет получить раскраску в меньшее число цветов (разница от 5 до 75%).
- ❑ Производительность ограничена затратами на коммуникацию: чем больше порядок графа, тем больше ребер, не локальных для процессов и больше время работы

Подход 2. Алгоритм для систем с общей памятью Чаталюрека (2012)

1. Разделить вершины на p равных блоков. V_i - множество вершин потока i .
2. Множество нераскрашенных вершин $U = V$
3. Пока есть нераскрашенные вершины $U \neq \emptyset$:
 1. *Предварительная раскраска*
Параллельно На каждом потоке для всех $v \in V_i \cap U$:
 1. для каждой вершины v назначить минимальный доступный цвет
 2. **Синхронизация потоков (барьер)**
 3. Множество вершин, которые надо перекрасить, $R = \emptyset$.
 4. *Определение конфликтов*
Параллельно На каждом потоке для всех $v \in V_i \cap U$:
 1. Если есть неправильно раскрашенное ребро $(w, v) \in E: c(v) = c(w), v > w$, то $R = R \cup \{v\}$
 5. **Синхронизация потоков (барьер)**
 6. $U = R$

Подход 2. Алгоритм для систем с общей памятью Чаталюрека (2012)

Algorithm 2 The parallel graph coloring algorithm by Çatalyürek *et al.*

```
Input:  $\mathcal{G}(V, E)$ 
 $\mathcal{U} \leftarrow V$ 
while  $\mathcal{U} \neq \emptyset$  do
    #pragma omp parallel for          ▷ Phase 1 - Tentative coloring (in parallel)
    for all vertices  $V_i \in \mathcal{U}$  do          ▷ execute First-Fit
         $\mathcal{C} \leftarrow \{\text{colors of all colored vertices } V_j \in \text{adj}(V_i)\}$ 
         $c(V_i) \leftarrow \{\text{smallest color } \notin \mathcal{C}\}$ 
    #pragma omp barrier
     $\mathcal{L} \leftarrow \emptyset$           ▷ global list of defectively colored vertices
    #pragma omp parallel for          ▷ Phase 2 - Conflict detection (in parallel)
    for all vertices  $V_i \in \mathcal{U}$  do
        if  $\exists V_j \in \text{adj}(V_i), V_j > V_i : c(V_j) == c(V_i)$  then
             $\mathcal{L} \leftarrow \mathcal{L} \cup V_i$           ▷ mark  $V_i$  as defectively colored
    #pragma omp barrier
     $\mathcal{U} \leftarrow \mathcal{L}$           ▷ Vertices to be re-colored in the next round
```

Rokos G., Gorman G., Kelly P. H. J. A fast and scalable graph coloring algorithm for multi-core and many-core architectures //European Conference on Parallel Processing. – Springer, Berlin, Heidelberg, 2015. – С. 414-425.

Подход 2. Модификация алгоритма (Рокос и др., 2015)

Цель оптимизации: уменьшить синхронизацию между потоками

1. Разделить вершины на p равных блоков. V_i - множество вершин потока i .
2. *Предварительная раскраска*
Параллельно На каждом потоке i для всех $v \in V_i \cap U$:
 1. для каждой вершины v назначить минимальный доступный цвет $c(v)$
3. **Синхронизация потоков** (барьер)
4. *Определение конфликтов*
 1. Множество вершин, которые надо проверить, $R_0 = V$. $k = 1$
 2. Пока $R_{k-1} \neq \emptyset$ (есть вершины, изменившие цвет на предыдущей итерации):
 1. Множество неправильно раскрашенных вершин $L = \emptyset$
 2. **Параллельно** На каждом потоке i для всех $v \in V_i \cap R_{k-1}$:
Если есть неправильно раскрашенное ребро $(w, v) \in E: c(v) = c(w), w > v$, то
 1. Назначить минимальный доступный цвет для v , $c(v)$
 2. $L = L \cup \{v\}$
 3. **Синхронизация потоков** (барьер)
 4. $R_k = L$; $k = k + 1$

Подход 2. Модификация алгоритма (Рокос и др., 2015)

Algorithm 3 The improved parallel graph coloring technique.

```
Input:  $\mathcal{G}(V, E)$ 
#pragma omp parallel for           ▷ perform tentative coloring on  $\mathcal{G}$ ; round 0
for all vertices  $V_i \in \mathcal{G}$  do
     $\mathcal{C} \leftarrow \{\text{colors of all colored vertices } V_j \in \text{adj}(V_i)\}$ 
     $c(V_i) \leftarrow \{\text{smallest color } \notin \mathcal{C}\}$ 
#pragma omp barrier
 $\mathcal{U}^0 \leftarrow V$                                ▷ mark all vertices for inspection
 $i \leftarrow 1$                                    ▷ round counter
while  $\mathcal{U}^{i-1} \neq \emptyset$  do                 ▷  $\exists$  vertices (re-)colored in the last round
     $\mathcal{L} \leftarrow \emptyset$                    ▷ global list of defectively colored vertices
    #pragma omp parallel for
    for all vertices  $V_i \in \mathcal{U}^{i-1}$  do
        if  $\exists V_j \in \text{adj}(V_i), V_j > V_i : c(V_j) == c(V_i)$  then ▷ if they are (still) defective
             $\mathcal{C} \leftarrow \{\text{colors of all colored } V_j \in \text{adj}(V_i)\}$            ▷ re-color them
             $c(V_i) \leftarrow \{\text{smallest color } \notin \mathcal{C}\}$ 
             $\mathcal{L} \leftarrow \mathcal{L} \cup V_i$                                ▷  $V_i$  was re-colored in this round
    #pragma omp barrier
     $\mathcal{U}_i \leftarrow \mathcal{L}$                                ▷ Vertices to be inspected in the next round
     $i \leftarrow i + 1$                                    ▷ proceed to the next round
```

Rokos G., Gorman G., Kelly P. H. J. A fast and scalable graph coloring algorithm for multi-core and many-core architectures //European Conference on Parallel Processing. – Springer, Berlin, Heidelberg, 2015. – С. 414-425.

Вычислительные эксперименты

- ❑ Rokos G., Gorman G., Kelly P. H. J. A fast and scalable graph coloring algorithm for multi-core and many-core architectures //European Conference on Parallel Processing. – Springer, Berlin, Heidelberg, 2015. – С. 414-425.
- ❑ Инфраструктура: a dual-socket Intel®Xeon® E5- 2650 system (Sandy Bridge, 2.00GHz, 8 physical cores per socket, 2-way hyperthreading) running Red Hat Enterprise Linux Server v. 6.4 (Santiago). Компилятор Intel®Composer XE 2013 SP1.
- ❑ Тестовые графы: 2D и 3D сетки порядка $220-250 * 10^3$ вершин; графы RMAT трех типов с $16*10^6$ вершин, $128*10^6$ ребер.

Вычислительные эксперименты

- Сравнение времени работы оптимизированного алгоритма и алгоритма Чаталюрека

		Intel® Xeon®					
		Number of OpenMP threads					
		1	2	4	8	16	32
mesh2d	C:	62.7	34.0	19.2	10.2	5.92	4.28
	R:	62.2	31.3	17.7	9.42	5.50	4.05
bmw3_2	C:	58.1	33.5	14.4	7.84	4.73	3.61
	R:	57.8	29.4	12.1	6.48	3.91	3.30
pwtk	C:	40.1	24.0	14.5	8.07	4.96	3.65
	R:	39.8	20.0	11.3	6.08	3.81	3.30
RMAT-ER	C:	6.11	3.21	1.82	1.09	0.79	0.85
	R:	6.09	3.20	1.81	1.08	0.78	0.85
RMAT-G	C:	6.10	3.18	1.82	1.08	0.77	0.81
	R:	6.07	3.17	1.81	1.07	0.77	0.81
RMAT-B	C:	5.47	2.86	1.62	0.93	0.65	0.64
	R:	5.46	2.83	1.60	0.92	0.64	0.63

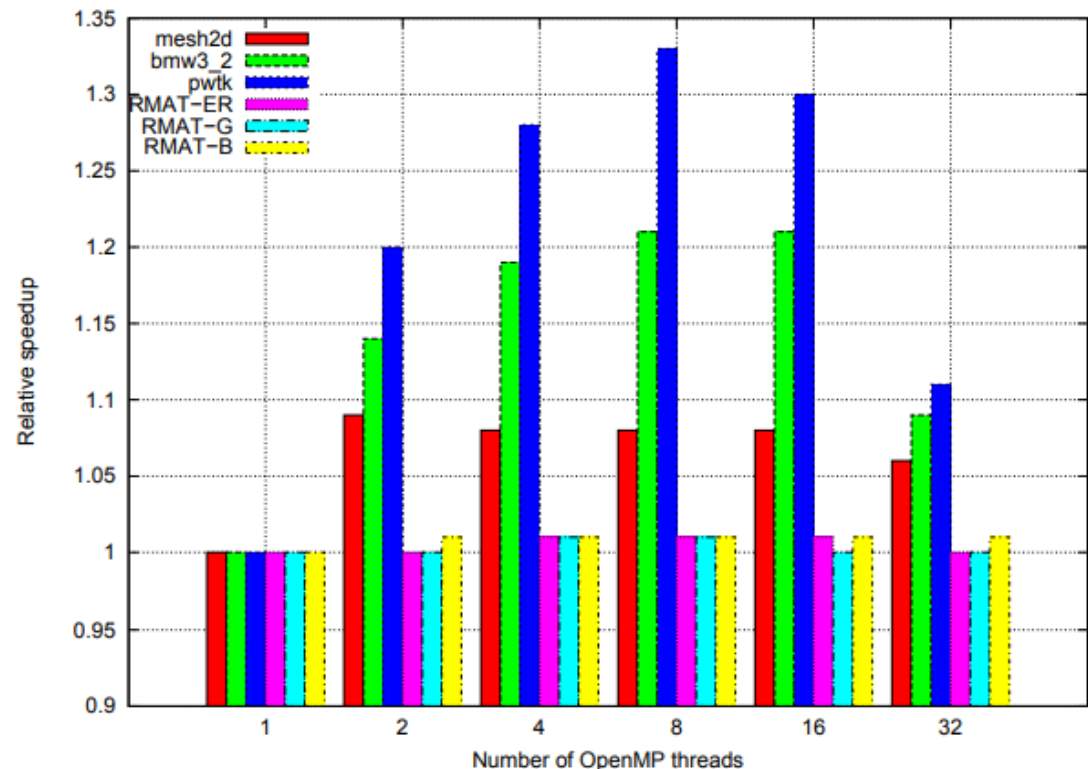
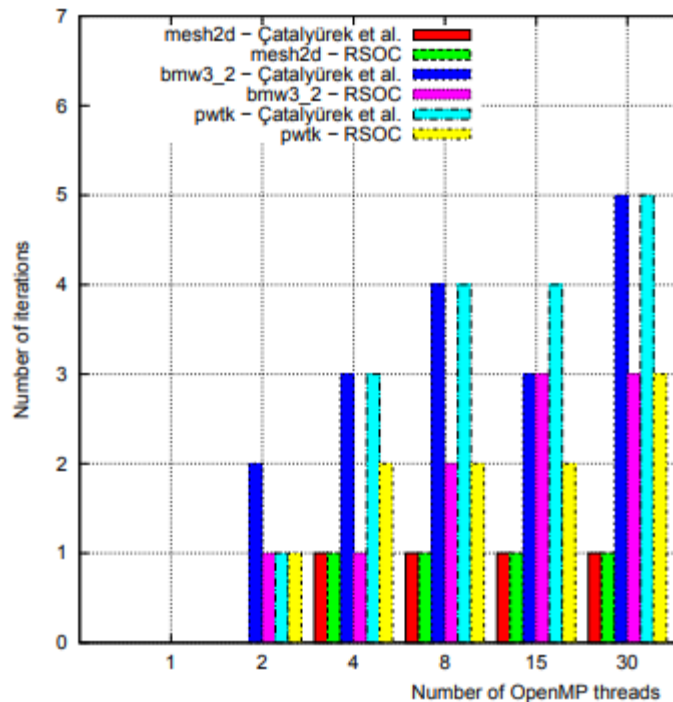


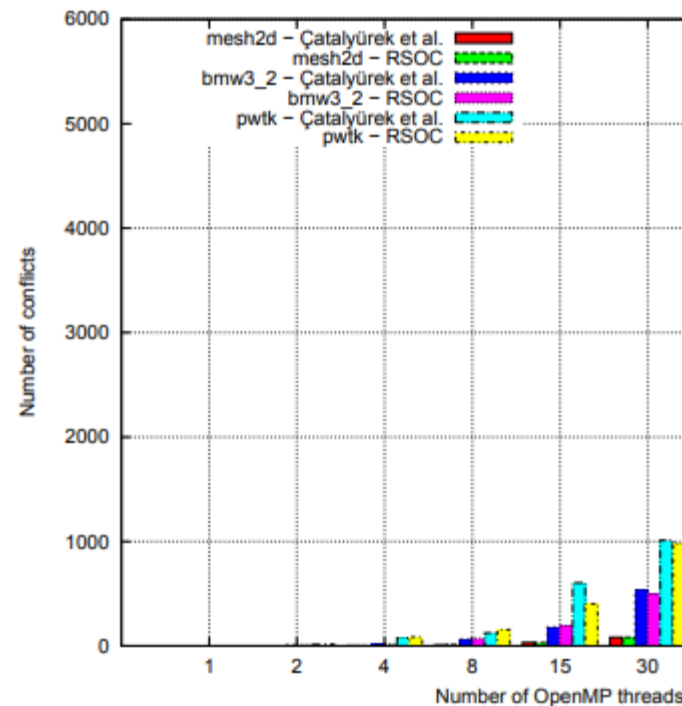
Fig. 1. Speedup of RSOC relative to Çatalyürek *et al.* as the number of threads increases on Intel® Xeon® E5-2650.

Вычислительные эксперименты

❑ Сравнение числа конфликтов и числа итераций алгоритмов



Число итераций для графов-сеток



Число конфликтов для графов-сеток

Вычислительные эксперименты. Выводы

- ❑ Для сеток алгоритм Рокоса показывает ускорение до 17 раз на 32 потоках, алгоритм Чаталюрека – до 16 раз. Для графов RMAT ускорение до 7,5 раз в среднем у обоих алгоритмов.
- ❑ Оптимизация барьерной синхронизации позволила сократить время работы на графах-сетках на 9-33% при работе в 2-16 потоков. На графах RMAT показано близкое время работы обоих алгоритмов.
- ❑ В оптимизированном алгоритме для графов-сеток число выполненных итераций сокращено на 1-2.
- ❑ Число конфликтов раскраски для обоих алгоритмов близко при использовании до 32 потоков.
- ❑ Число цветов, использованное алгоритмами, одинаково.

Подход 2. Алгоритм Боумана и др. (2005) для систем с распределенной памятью

1. Начальное распределение вершин между процессами. V_i - множество локальных вершин процесса i , всего p процессов
2. На каждом процессе $P_i, i = \overline{1, p}$:
 1. Множество нераскрашенных вершин $U_i = V_i$
 2. Пока есть процесс с нераскрашенными вершинами $U_i \neq \emptyset$:
 1. Разделить U_i на l_i подмножеств U_{ij} размера s
 2. Супершаг. Для каждого подмножества $U_{ij}, j = \overline{1, l_i}$:
 1. Для каждой вершины $v \in U_{ij}$ назначить доступный цвет
 2. Отправить цвета граничных вершин из U_{ij} соответствующим процессам
 3. Получить информацию с других процессов
 3. Множество вершин, которые надо перекрасить, $R_i = \emptyset$
 4. Для каждой граничной вершины $v \in U_i$:
 1. Если есть неправильно раскрашенное ребро $(w, v) \in E: c(v) = c(w), r(v) \leq r(w)$, где $r(v)$ - случайное число, то $R_i = R_i \cup \{v\}$
 5. $U_i = R_i$

Подход 2. Алгоритм Боумана и др. (2005) для систем с распределенной памятью

- ❑ Алгоритм разделен на супершаги для уменьшения коммуникаций между процессами. Чем меньше супершагов, тем больше вероятность ошибок раскраски, а значит, больше число внешних итераций алгоритма.
- ❑ Супершаги можно выполнять синхронно или асинхронно.
 - При синхронной работе цвет вершины проверяется только по соседям, которые получили цвет на этом же супершаге.
 - При асинхронной работе возможно больше конфликтов раскраски, так как у разных процессов может пересечься несколько супершагов. Цвет вершины проверяется по всем ее соседям.
- ❑ Выбор параметра s , при котором минимально общее время работы, зависит от плотности и размеров исходного графа, а также характеристик используемой вычислительной системы.

Подход 2. Алгоритм Боумана и др. (2005) для систем с распределенной памятью

□ Выбор цвета вершины

- First Fit: каждый процесс выбирает минимальный доступный цвет из $[1, C]$, где C – максимальный использованный цвет. Если такого цвета нет, то новый цвет $C + 1$.
- Staggered First Fit: Пусть K – оценка числа цветов графа. Тогда каждый процесс P_i выбирает минимальный доступный цвет из $\left[\left\lceil \frac{iK}{p} \right\rceil, K\right]$. Если такого цвета нет, то минимальный доступный цвет из $\left[1, \left\lceil \frac{iK}{p} \right\rceil\right]$.

□ Для сокращения числа коммуникаций при начальном разделении графа между процессами можно использовать алгоритмы разделения графа

Библиотеки

- ❑ ColPack – реализация последовательных алгоритмов
<https://cscapes.cs.purdue.edu/coloringpage/>
- ❑ Zoltan – реализация алгоритма Боумана (MPI)
http://www.cs.sandia.gov/Zoltan/ug_html/ug_color_parallel.html
- ❑ Zoltan2 – реализация последовательных алгоритмов
- ❑ KokkosKernels – распараллеливание алгоритмов раскраски в рамках одного вычислительного узла с использованием библиотеки Kokkos (CPU, GPU, KNL)
<https://github.com/kokkos/kokkos-kernels>
- ❑ В составе библиотек:
 - Parallel Boost Library – реализация алгоритма Боумана
 - cuSparse – <https://devblogs.nvidia.com/graph-coloring-more-parallelism-for-incomplete-lu-factorization/>

Заключение

- ❑ Алгоритмы раскраски графа широко используются для распараллеливания других алгоритмов на графах, алгоритмов разреженной алгебры, в задачах составления расписания.
- ❑ Последовательный алгоритм основан на жадной стратегии назначения цветов, при этом вершины графа посещаются в порядке приоритета. От порядка обхода вершин зависит качество раскраски и время работы алгоритма.

Заключение

- ❑ Два типа параллельных алгоритмов: алгоритмы, основанные на раскраске независимого множества вершин и итерационные алгоритмы, основанные на спекулятивной раскраске вершин с последующим исправлением конфликтов.
- ❑ Параллельные алгоритмы можно реализовать в синхронном и асинхронном варианте
- ❑ Модификации базовых параллельных алгоритмов направлены на сокращение коммуникаций и синхронизаций между потоками (процессами).

Литература

1. Hasenplaugh W. et al. Ordering heuristics for parallel graph coloring //Proceedings of the 26th ACM symposium on Parallelism in algorithms and architectures. – ACM, 2014. – P. 166-177.
2. Çatalyürek Ü.V. et al. Graph coloring algorithms for multi-core and massively multithreaded architectures //Parallel Computing. – 2012. – T. 38. – №. 10-11. – С. 576-594.
3. Rokos G., Gorman G., Kelly P. H. J. A fast and scalable graph coloring algorithm for multi-core and many-core architectures //European Conference on Parallel Processing. – Springer, Berlin, Heidelberg, 2015. – С. 414-425.
4. Boman E. G. et al. A scalable parallel graph coloring algorithm for distributed memory computers //European Conference on Parallel Processing. – Springer, Berlin, Heidelberg, 2005. – С. 241-251.
5. Sallinen S. et al. Graph colouring as a challenge problem for dynamic graph processing on distributed systems //SC'16: Proceedings of the International Conference for High Performance Computing, Networking, Storage and Analysis. – IEEE, 2016. – С. 347-358.

Литература

Дополнительные алгоритмы:

1. Deveci M. et al. Parallel graph coloring for manycore architectures //2016 IEEE International Parallel and Distributed Processing Symposium (IPDPS). – IEEE, 2016. – С. 892-901.
2. Firoz J. S., Zalewski M., Lumsdaine A. A Synchronization-Avoiding Distance-1 Grundy Coloring Algorithm for Power-Law Graphs //2019 28th International Conference on Parallel Architectures and Compilation Techniques (PACT). – IEEE, 2019. – С. 421-432.
3. Naumov M., Castonguay P., Cohen J. Parallel graph coloring with applications to the incomplete-LU factorization on the GPU //Nvidia White Paper. – 2015.

Контакты

Нижегородский государственный университет

<http://www.unn.ru>

Институт информационных технологий, математики и механики

<http://www.itmm.unn.ru>

Пирова А.Ю.

anna.pirova@itmm.unn.ru