# Поиск кратчайших путей в графе с использованием GPU

Обзор существующих решений

Поляков Александр 371 группа, Мат-Мех СПбГУ

## Обозначения

- SSSP нахождение кратчайших путей от выбранной стартовой вершины до всех остальных. Решают: алгоритм Форда-Беллмана; Дейкстры; поиск в ширину...
- APSP нахождение кратчайших путей между всеми возможными парами вершин. Решают: алгоритм Флойда-Уоршелла, алгоритмы SSSP повторением для всех вершин...

## Мотивация использования GPU

- Относительно высокая производительность
- Существующие средства значительно облегчающие разработку параллельных программ, например CUDA

## Актуальность

- Сети дорог
- Картографические сервисы
- Компьютерные сети

• ...

Анализ всего, что может быть представлено в виде графа

## Фундаментальные результаты в области

 P. Harish and P. Narayanan, "Accelerating large graph algorithms on the gpu using cuda," in High performance computing—HiPC 2007. Springer, 2007, pp. 197–208.

- а) Ускорение в 20-60 раз на искусственных данных
- b) Минимальное ускорение на реальных данных

## Фундаментальные результаты в области

- L. Luo, M. Wong, and W.-m. Hwu, "An effective gpu implementation of breadth-first search," in Proceedings of the 47th Design Automation Conference, ser. DAC '10. New York, NY, USA: ACM, 2010, pp. 52–55.
  - а) Модернизация предыдущей работы
  - b) Ускорение в 2-6 раз на реальных данных

## Фундаментальные результаты в области

- D. Merrill, M. Garland, and A. Grimshaw, "Scalable gpu graph traversal," in Proceedings of the 17th ACM SIGPLAN Symposium on Principles and Practice of Parallel Programming, ser. PPoPP '12. New York, NY, USA: ACM, 2012, pp. 117–128.
  - а) Основан на BFS, асимптотика O(|V| + |E|)
  - b) Достигнута скорость в 3.3 8.6 млрд обработанных ребер в секунду

## Замечание

Выделенные основные различия алгоритмов:

- представление графа в памяти GPU
- уровни параллелизации

О них и пойдет речь

- Матрица смежности
   Требует O(|V|^2) памяти
- Список смежности
   Доступ к элементу за O(|E|) в худшем случае

# Accelerating BFS Shortest Paths Calculations Using CUDA for Internet Topology Measurements

Eric Klukovich, Mehmet Hadi Gunes, Lee Barford, and Frederick C. Harris, Jr.

## Тестовые данные

- Были собраны реальные данные, построена топология сети, содержащей 6.8 млн роутеров(вершин) и 12 млн связей (ребер)
- Данные были собраны с помощью платформы PlanetLab и метода построения топологии сети Интернет, использующего информацию о времени жизни пакетов данных в протоколе IP

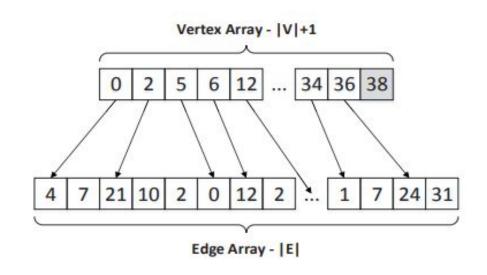
- Массив вершин
- Массив ребер

### Пример:

0: 4, 7

1: 21, 10, 2

. . .



- +: 1) легко узнать количество инцидентных вершине ребер
  - 2) требует O(|V| + |E|) памяти

## Алгоритм для одного GPU

### Algorithm 1 SINGLE\_GPU(Graph (V,E), Sa, numIngress)

- Create vertex array V<sub>a</sub> from all the vertices and edge array E<sub>a</sub> from all edges in Graph(V,E)
- 2: for i = 0 to numIngress do
- Call PROCESS\_GRAPH(V<sub>a</sub>, E<sub>a</sub>, S<sub>a</sub>[i])
- 4: end for

#### Algorithm 2 PROCESS\_GRAPH( $V_a, E_a, Source S$ )

- 1: Create cost array  $C_a$ , frontier array  $F_a$ , frontier update array  $FU_a$ , visited array  $X_a$  of size V
- 2: Initialize  $F_a$ ,  $FU_a$ ,  $X_a$  to false and  $C_a$  to -1
- Initialize F<sub>a</sub>[S] ← true, X<sub>a</sub>[S] ← true, C<sub>a</sub>[S] ← 0
- 4:  $search \leftarrow true$
- 5: while search do
- 6:  $search \leftarrow false$
- 7: Send search to GPU
- 8: Call BFS\_KERNEL( $V_a$ ,  $E_a$ ,  $F_a$ ,  $FU_a$ ,  $X_a$ ,  $C_a$ )
- 9: Call BFS\_UPDATE\_KERNEL(Fa, FUa, Xa, search)
- 10: Get search value from GPU
- 11: end while

#### Algorithm 3 BFS\_KERNEL( $V_a$ , $E_a$ , $F_a$ , $FU_a$ , $X_a$ , $C_a$ )

```
1: tid \leftarrow getThreadID
2: if tid < numVertices AND F_a[tid] then
3: F_a[tid] \leftarrow false
4: for each edge destID in V_a do
5: if NOT X_a[destID] then
6: C_a[destID] \leftarrow C_a[tid] + 1
7: FU_a[destID] \leftarrow true
8: end if
9: end for
10: end if
```

#### Algorithm 4 BFS\_UPDATE\_KERNEL( $F_a$ , $FU_a$ , $X_a$ , search)

```
1: tid \leftarrow getThreadID

2: if tid < numVertices AND FU_a[tid] then

3: F_a[tid] \leftarrow true

4: X_a[tid] \leftarrow true

5: search \leftarrow true

6: FU_a[tid] \leftarrow false

7: end if
```

## Алгоритм для N GPU

```
Algorithm 5 MULTIPLE_GPU(Graph(V,E), S_a, numIngress)
```

```
1: Create vertex array V_a from all the vertices and edge array
   E_a from all edges in Graph(V,E)
 2: Create thread array T, one thread for each device
 3: i \leftarrow 0
 4: while i < numIngress do
       if threadCount < numDevices then
           Launch PROCESS_GRAPH(V_a, E_a, S_a[i]) in a
   new thread
           threadCount \leftarrow threadCount + 1
          i \leftarrow i + 1
       else
 9:
          for j = 0 to numDevices do
10:
              Wait for thread to finish
11:
          end for
12.
          threadCount \leftarrow 0
       end if
15: end while
16:
17: for j = 0 to numDevices do
       Wait for the last threads to finish
19: end for
```

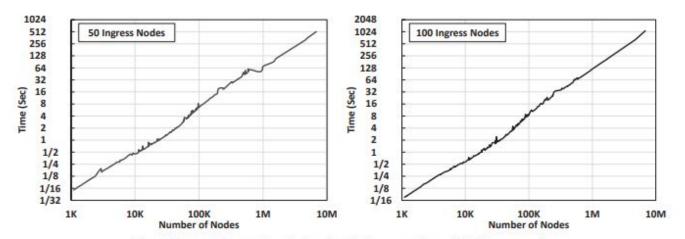


Fig. 4: Sequential execution timings for 50 ingress nodes and 100 ingress nodes

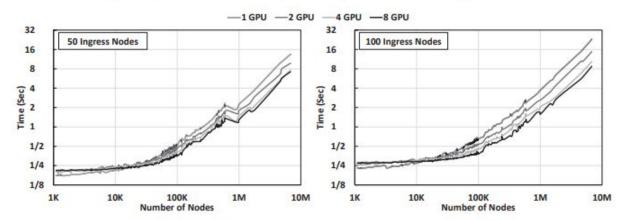


Fig. 5: GPU Execution timings for 50 ingress nodes and 100 ingress nodes

## Результат

Относительно непараллельных алгоритмов, решающих ту же задачу

• 1 GPU: ускорение в 38 раз

8 GPU: ускорение в 71 раз

# Efficient Multi-GPU Computation of All-Pairs Shortest Paths

Hristo Djidjev, Sunil Thulasidasan, Guillaume Chapuis, Rumen Andonov, and Dominique Lavenier

## Тестовые данные

 Были взяты данные Калифорнийской сети дорог, содержащей около 2 млн вершин и 5 млн ребер

```
INPUT: A graph G(V,E), where V is a set of
      vertices and E a set of weighted edges between
      these vertices.
2 OUTPUT: The distance of the shortest path between
     any two pairs of vertices in G.
4 function partitioned_APSP(G)
   // Step 1
   Partition G into k roughly equal components
     using Metis
   // Step 2
   for each Component C in G
       Floyd-Warshall (C) %compute_APSP(C)
   end for
   // Step 3
   Graph BG = extract_boundary_graph(G)
   compute apsp (BG)
   for each Component C in G
     Floyd-Warshall(C) %compute APSP(C)
   end for
   // Step 4
   for each Component C1 in G
     for each Component C2 in G
       compute_apsp_between_components(C1, C2)
     end for
   end for
26 end function
```

#### Шаг 1:

На вход поступает взвешенный граф

Дробление графа на k равных частей, используя библиотеку Metis. Так как это является NP-полной задачей, реализация в библиотеке Metis основана на эвристиках и дает приближенное решение

```
INPUT: A graph G(V,E), where V is a set of
      vertices and E a set of weighted edges between
      these vertices.
2 OUTPUT: The distance of the shortest path between
     any two pairs of vertices in G.
4 function partitioned_APSP(G)
   // Step 1
   Partition G into k roughly equal components
     using Metis
   // Step 2
   for each Component C in G
       Floyd-Warshall (C) %compute_APSP(C)
   end for
   // Step 3
   Graph BG = extract_boundary_graph(G)
   compute apsp (BG)
   for each Component C in G
     Floyd-Warshall(C) %compute APSP(C)
   end for
   // Step 4
   for each Component C1 in G
     for each Component C2 in G
       compute_apsp_between_components(C1, C2)
     end for
   end for
26 end function
```

#### Шаг 2:

Для каждой из компонент вызывается традиционный APSP алгоритм

Однако, результат работы данного шага не будет окончательным для каждой из компонент, так как расстояние между любыми двумя вершинами в одной компоненте может быть больше расстояние между ними в начальном графе

INPUT: A graph G(V,E), where V is a set of vertices and E a set of weighted edges between these vertices. 2 OUTPUT: The distance of the shortest path between any two pairs of vertices in G. 4 function partitioned\_APSP(G) // Step 1 Partition G into k roughly equal components using Metis // Step 2 for each Component C in G Floyd-Warshall (C) %compute\_APSP(C) end for // Step 3 Graph BG = extract\_boundary\_graph(G)

Шаг 3:

Граничная вершина - вершина, смежная с какой-либо вершиной из другой компоненты графа

Выделяется граничный граф BG, вершины которого - граничные вершины исходного графа, а ребра делятся на 2 типа:

- ребра между граничными вершинами из разных компонент
  - виртуальные ребра ребра между граничными вершинами из одной компоненты

compute\_apsp\_between\_components(C1, C2) end for end for 26 end function

end for

// Step 4

compute apsp (BG)

for each Component C in G

for each Component C1 in G for each Component C2 in G

Floyd-Warshall(C) %compute\_APSP(C)

2) Efficient Multi-GPU Computation of All-Pairs Shortest Paths

#### Шаг 4:

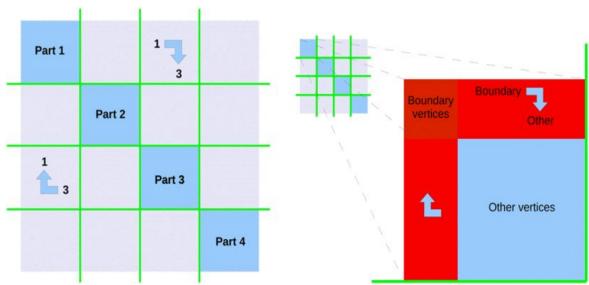
Подсчитываются расстояния между парами вершин, в которых хотя бы одна из них не является граничной

$$dist(v_i,v_j) = min(dist_2(v_i,b_i) + dist_3(b_i,b_j) + \ + dist_2(b_j,v_j))$$

dist\_i(a, b) - расстояние между вершинами а и b, полученное на i шагу

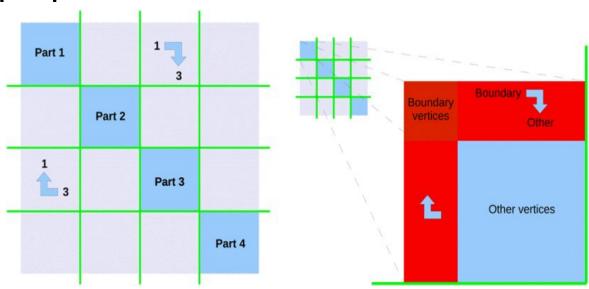
Граф хранится в виде матрицы смежности

После деления графа на k частей, вершины перетасовываются так,



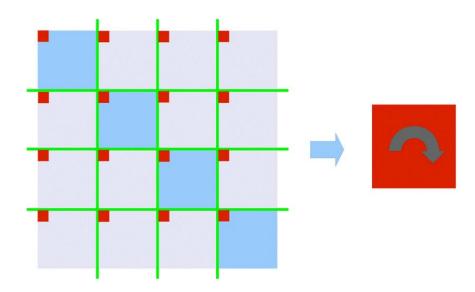
что вершины из одной компоненты нумеруются последовательно, начиная с граничных вершин

Диагональные подматрицы содержат информацию о подграфах каждой из компонент



Недиагональные подматрицы содержат информацию о кратчайших путях между компонентами

Граничный граф выделяется из диагональных подматриц



## Уровни параллелизма

Шаги 2, 3, 4:

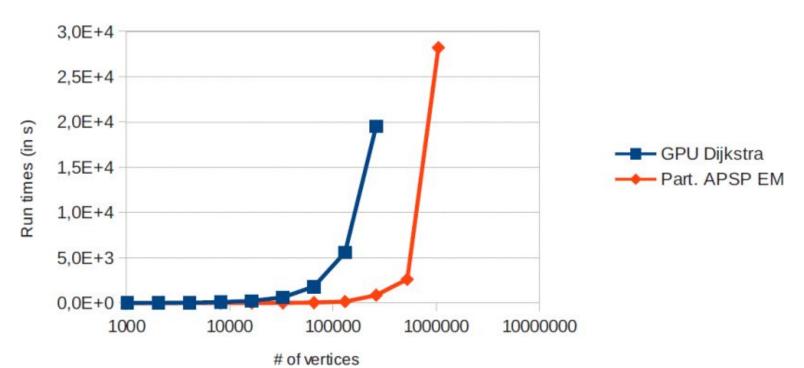
большое количество независимых действий дает возможность использовать крупное распараллеливание на уровне отдельных GPU

Алгоритм Флойда-Уоршелла:

распараллеливается для каждой компоненты на одном GPU

## Результат

### Run times with respect to # of vertices



## Список литературы

- 1. E. Klukovich, M. Hadi Gunes, L. Barford and F. C. Harris, "Accelerating BFS shortest paths calculations using CUDA for Internet topology measurements," 2016 International Conference on High Performance Computing & Simulation (HPCS), Innsbruck, 2016, pp. 66-73. http://ieeexplore.ieee.org/stamp/stamp.isp?tp=&arnumber=7568317&isnumber
  - r=7568299
- H. Djidjev, S. Thulasidasan, G. Chapuis, R. Andonov and D. Lavenier, "Efficient Multi-GPU Computation of All-Pairs Shortest Paths," 2014 IEEE 28th International Parallel and Distributed Processing Symposium, Phoenix, AZ, 2014, pp. 360-369. http://ieeexplore.ieee.org/stamp/stamp.jsp?tp=&arnumber=6877270&isnumbe r=6877223