گزارش تمرین پنجم

تينا صداقت ٩٣٣١٠۴۴

الگوريتم سريال prefix-sum:

در این الگوریتم یک نخ روی همه ی المانهای ورودی آرایه loop را اجرا می کند و هر بار خانه ی قبلی را با خانه ی فعلی جمع می کند و در آرایه ی نهایی قرار می دهد. این الگوریتم باید n بار عمل جمع را انجام دهد. کد مربوط به الگوریتم سریال در ضمیمه آمده است.

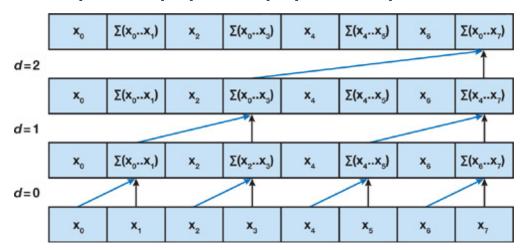
١.

الگوريتم موازيسازي:

از الگوریتم balanced tree با n برگ که \log^{n}_{2} سطح و هر سطح 1^{d} گره دارد، استفاده می کنیم. از down-sweep و ۲۰ فاز 1^{d} و ۲۰ فاز واز 1^{d} و ۲۰ فاز 1^{d} و ۲۰

در فاز اول، درخت را از برگها به ریشه پیمایش می کنیم و جمعهای جزئی در هر گره حساب می شوند. ریشه در پایان این فاز، مقدار جمع همه ی گره ها را دارد. شکل و Pseudo code این فاز را در زیر می بینیم:

- 1: **for** d = 0 to $\log_2 n 1$ **do**
- 2: **for all** k = 0 to n 1 by 2 d+1 in parallel **do**
- 3: $x[k+2^{d+1}-1] = x[k+2^{d}-1] + x[k+2^{d}+1-1]$



در فاز دوم، از ریشه به درخت را پیمایش می کنیم و از جمعهای جرئی تولید شده در فاز قبل، آرایه نهایی را تشکیل می دهیم. به این صورت که در ریشه می گذاریم و در مرحله، هر گره مقدار خودش را به گره سمت چپ می دهد و جمع خودش با مقدار قبلی گره سمت چپی را به گره سمت راستش می دهد. شکل و pseudo این فاز را در زیر می بینیم:

```
1: x[n-1] \leftarrow 0
2: for d = \log_2 n - 1 down to 0 do
          for all k = 0 to n - 1 by 2 d + 1 in parallel do
4:
               t = x[k + 2^d - 1]
               x[k + 2^d - 1] = x[k + 2^d + 1 - 1]
5:
               x[k+2^{d}+1-1] = t + x[k+2^{d}+1-1]
6:
                          \Sigma(x_0..x_1)
                                                        \Sigma(x_0...x_s)
                                                                                      \Sigma(x_4...x_5)
                                                                                                                    \Sigma(x_0..x_7)
               X,
                                                                                                         X<sub>e</sub>
                                                                                                                 Zero
                          \Sigma(x_0..x_1)
                                                        \Sigma(x_0..x_3)
                                                                                      \Sigma(x_4...x_5)
                                                                                                                         0
               X<sub>o</sub>
                                             X,
                                                                                                         X_6
d=0
                          \Sigma(x_0..x_1)
                                                            0
                                                                                      \Sigma(x_4...x_n)
                                                                                                                    \Sigma(x_0...x_3)
               X,
                                             X<sub>2</sub>
d=1
                               0
                                                        \Sigma(x_0...x_1)
                                                                                      \Sigma(x_0...x_3)
                                                                                                                    \Sigma(x_0..x_5)
d=2
                0
                                        \Sigma(x_0..x_1) \mid \Sigma(x_0..x_2) \mid \Sigma(x_0..x_3) \mid \Sigma(x_0..x_4) \mid \Sigma(x_0..x_5) \mid \Sigma(x_0..x_6)
```

آرایه را به چندین بلوک تقسیم می کنیم که هر کدام می توانند توسط یک بلوکی از نخها اجرا شوند. و سپس در هر بلوک الگوریتم scan را اجرا می کنیم و جمع کلی هر بلوک را در آرایه دیگری از جمع بلوکها می نویسیم. سپس برای بلوکها با جمع کردن المانهای بلوک های مربوطه، الگوریتم scan را اجرا می کنیم. به طور کلی اگر آرایه n تا خانه بررسی شود، باید n بلوک نخ داشته باشیم که در هر کدام b نخ باشد.

پیادهسازی تابع kernel (توضیح کد بخش kernel):

آرگومانهای این تابع ۳ متغیر g_odata (آرایه خروجی) و g_idata (آرایه ورودی) و n(تعداد خانههای آرایه) میباشد. آرایهی temp را به صورت حافظه اشتراکی(shared) تعریف میکنیم چون دسترسی به آن سریعتر از دسترسی به حافظه سراسری است. اندازه این حافظه اشتراکی باید به اندازهی تعداد نخهای هر بلاک باشد.

```
ماکسیمم سایز حافظه اشتراکی برابر 48KB است. پس محدودیت سایز حافظه اشتراکی داریم. شماره نخ در متغیر thid و شماره بلوک در متغیر bid ذخیره میشود.
```

```
extern __shared__ float temp[];
       // allocated on invocation
       int thid = threadIdx.x;
       int bid = blockIdx.x;
درصورت کوچکتر بودن شماره نخ از تعداد خانههای آرایه(n)، خانهی thid ام از آرایهی حافظه اشتراکی temp
                                      را با مقدار خانه با اندیس شماره نخ(واقعی) آرایه ورودی پر می کنیم:
( شماره نخ در بلوک:thid , تعداد نخهای یک بلوک:thread_num , شماره بلوک:bid)
       int offset = 1;
       if ((bid * thread_num + thid)<n) {</pre>
               temp[thid] = g_idata[bid * thread_num + thid];
       }
       else {
               temp[thid] = 0;
       } // Make the "empty" spots zeros, so it won't affect the final result.
   سپس یک for با تکراری به اندازهی تعداد نخهای بلوک تشکیل میدهیم. باید صبر کنیم همهی نخها به این
     خط برسند و بعد درصورتی که آخرین نخ نباشد باید یوینتر دو خانهی متوالی آن نخ را پیدا کنیم(biوai) و
  خانهی جدید را با خانهی قبلی جمع کنیم. هر بار offset را دو برابر می کنیم تا بتوانیم به سطح بعدی درخت
                                                                                            برويم.
for (int d = thread_num >> 1; d > 0; d >>= 1)
              // build sum in place up the tree
       {
                syncthreads();
              if (thid < d)</pre>
                      int ai = offset*(2 * thid + 1) - 1;
                      int bi = offset*(2 * thid + 2) - 1;
                      temp[bi] += temp[ai];
              offset *= 2;
       }
                                                اگر شماره نخ ۱ است، خانهی آخر temp ا می کنیم.
if (thid == 0)
              temp[thread_num - 1] = 0;
       }
                         در فاز دوم درخت را به پایین پیمایش می کنیم و الگوریتم scan را انجام می دهیم.
// clear the last element
       for (int d = 1; d < thread_num; d *= 2)</pre>
```

```
// traverse down tree & build scan
{
    offset >>= 1;
    __syncthreads();
    if (thid < d)
    {
        int ai = offset*(2 * thid + 1) - 1;
        int bi = offset*(2 * thid + 2) - 1;
        float t = temp[ai];
        temp[ai] = temp[bi];
        temp[bi] += t;
    }
}</pre>
```

در آخر صبر می کنیم همه ی نخهای آن بلوک به این خط برسند و آرایه ی temp را در خروجی منتقل می کنیم. (آرایه ی temp برای بلوک ۱۰م، خانههای ۰ تا thread_num را در خروجی پر می کند،

آرایهی temp برای بلوک ۱ام، خانههای thread_num تا 2* thread_num را در خروجی پر می کند و ...) __syncthreads();

g_odata[bid * thread_num + thid] = temp[thid];

0,1,3,6,10,15,21,28

۲. به ازای ابعاد مختلف امتحان می کنیم(زمان اجرای سریال از آزمایش ۴ حساب می شود):

تعداد خانههای	تعداد بلوكها	تعداد نخها	زمان موازی	زمان سريال
آرايهN	block_num	thread_num		
8	2	8	0.047	0.0000
256	2	256	0.091	0.001
256	4	256	0.051	0.001
512	2	512	0.067	0.002
512	4	512	0.079	0.002
512	8	512	0.059	0.002
1024	4	512	0.080	0.004
1024	8	256	0.088	0.004

1024	16	128	0.084	0.004
2048	32	64	0.099	0.007
4096	4	1024	0.066	0.009
4096	8	512	0.062	0.009
4096	16	256	0.112	0.009
4096	32	128	0.076	0.009
4096	64	64	0.065	0.009
8192	8	1024	0.080	0.013
8192	16	512	0.090	0.013
8192	32	256	0.110	0.013
16384	16	1024	0.126	0.020
16384	32	512	0.112	0.020
16384	64	256	0.109	0.020
16384	128	128	0.065	0.020
32768	32	1024	0.206	0.10
32768	64	512	0.151	0.10
131072	Stack over			
	flow			

۳. تعداد و اندازه بلوک انتخابی به عوامل مختلفی بستگی دارد:

```
C:\ProgramData\NVIDIA Corporation\CUDA Samples\v9.1\1_Utilities\deviceQuery\../../bin/win64/Release/deviceQuery.exe
 :\ProgramData\NVIDIA Corporation\CUDA Samples\v9.1\1_Utilities\deviceQuery\../../bin/win64/Release/deviceQuery.exe Starting..
CUDA Device Query (Runtime API) version (CUDART static linking)
Detected 1 CUDA Capable device(s)
evice 0: "GeForce GT 750M"
CUDA Driver Version / Runtime Version
CUDA Capability Major/Minor version number:
Total amount of global memory:
                                                              3.0
4096 MBytes (4294967296 bytes)
  (2) Multiprocessors, (192) CUDA Cores/MP:
                                                              384 CUDA Cor
 GPU Max Clock rate
Memory Clock rate:
                                                              1085 MHz (1.09 GHz)
900 Mhz
 Total amount of shared memory per block: 49152
Total number of registers available per block: 65536
                                                              49152 bytes
Warp size:
 Maximum number of threads per multiprocessor: 2048

Maximum number of threads per block: 1024

Max dimension size of a thread block (x,y,z): (1024, 1024, 64)
 Max dimension size of a grid size (x,y,z): (2147483647, 65535, 65535)
Maximum memory pitch: (2147483647 bytes
 Maximum memory pitch:
Texture alignment:
                                                              512 bytes
 Concurrent copy and kernel execution:
Run time limit on kernels:
Integrated GPU sharing Host Memory:
                                                              Yes with 1 copy engine(s)
                                                              No
  Support host page-locked memory mapping:
 Alignment requirement for Surfaces:
Device has ECC support:
                                                              Yes
Disabled
 CUDA Device Driver Mode (TCC or WDDM):
                                                              WDDM (Windows Display Driver Model)
 Supports Cooperative Kernel Launch:
Supports MultiDevice Co-op Kernel Launch:
Device PCI Domain ID / Bus ID / location ID:
                                                              No
     .
< Default (multiple host threads can use ::cudaSetDevice() with device simultaneously) >
deviceQuery, CUDA Driver = CUDART, CUDA Driver Version = 9.1, CUDA Runtime Version = 9.1, NumDevs = 1 Result = PASS
 ress any key to continue . . .
```

همانطور که میبینیم این GPU دارای دو microprocessor یا همان SM است. سایز هر SM تا نخ است و بیشترین تعداد نخی که در هر SM میتواند اجرا شود SM تا است. همچنین در هر بلوک حداکثر میتوان SM نخ جا داد. (با فرض اینکه هر SM بتواند حداکثر M بلوک فعال داشته با توجه به این مقادیر باید بهترین تعداد و اندازه بلوکها را تعیین کنیم:

پس برای مقادیر بالای N، حداکثر می توان ۱۰۲۴ نخ در هر بلوک داشت و چون هر SM تنها ۲۰۴۸ بلوک را می تواند اجرا کند پس دو تا بلوک را می تواند داشته باشد. پس در کل ۴ بلوک فعال داریم و بقیه بلوک ها باید منتظر بمانند. اما در صورتی که تعداد نخ ها را کمتر کنیم، مثلا اگر ۵۱۲ نخ در هر بلوک داشته باشیم، هر SM می تواند ۴ بلوک فعال داشته باشد پس در مجموع ۸ بلوک فعال در GPU بلوک داشته باشده با می شود که باعث سرعت بالاتر اجرا می شود. (چون در صورت آماده نبودن یک بلوک، فوری بلوک دیگری را SM اجرا می کند و بیکار نمی ماند) پس نتیجه می گیریم هر چه تعداد نخ ها در هر بلوک (البته با رعایت شرایط ذکر شده) کمتر باشد و تعداد بلوک بیشتر باشد (تا حدی که هر SM بتواند در خود اختصاص دهد) سرعت اجرای برنامه بیشتر می شود.

- a. خیر فرق دارد. بسته به این که سایز آرایه چقدر باشد، باید با توجه به بالا، اندازه بلوک و تعداد نخ های آن بلوک تعیین گردد.
- b. باید با امتحان کردن اندازه بلوکهای مختلف، ببینیم که به ازای چه تعدادی از بلوکها، از SM ها استفاده حداکثری میشود. البته چون دو SM داریم و درصورتی که از تعداد ۲ به بیشتر بلوک استفاده کنیم، هر SM کاری برای انجام دادن دارد، اما باید طوری پیاده سازی شود که ۲۰۴۸ نخ در هر SM فعال باشند تا استفاده حداکثری از SM شود.
 - ۴. دو الگوریتم موازی سازی شده با CPU در پیوست آمده است و نتایج زمانی را در زیر میبینیم:

روش اول CPU:

تعداد نخ ها- سايز	100000	1000000	10000000	100000000
أرايه				
2	P: 0.001054	P: 0.008606	P: 0.025727	P: 0.256765
	S: 0.001055	S: 0.004224	S: 0.026230	S: 0.258038
4	P: 0.001057	P: 0.010601	P: 0.025398	P: 0.257758
	S: 0.001057	S: 0.010290	S: 0.025783	S: 0.257609

روش دوم CPU:

تعداد نخ ها- سايز	100000	1000000	10000000	100000000
أرايه				
2	P: 0.018858	P: 0.087240	P: 0.026232	P: 7.106513
	S: 0.001180	S: 0.002890	S: 0.028895	S: 0.282532
4	P: 0.011320	P: 0.061503	P: 0.569756	P: 6.188241
	S: 0.000944	S: 0.002938	S: 0.029425	S: 0.280924

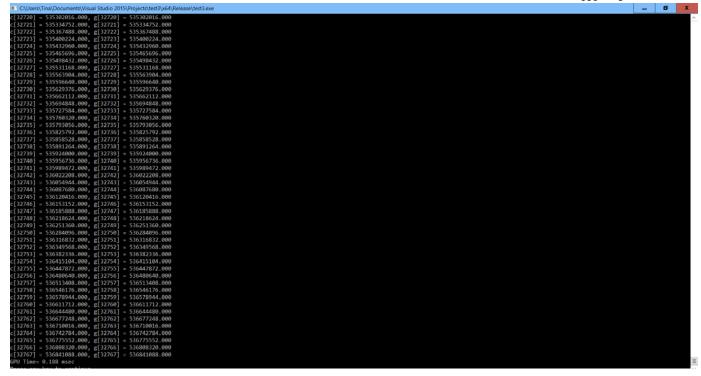
تقریبا می توان گفت که الگوریتم موازی سازی شده با CPU در روش اول بهتر از الگوریتم GPU است اما الگوریتم GPU از الگوریتم موازی سازی شده با CPU در روش دوم بهتر است. توجیه آن درواقع به نحوه پیاده سازی آنها، تعداد نخ ها و همچنین نحوه تخصیص کارها به نخ ها بستگی دارد. اما روش دوم CPU و الگوریتم ارائه شده در اینجا (GPU) چون هر دو از الگوریتم Hillis and Steele استفاده شده است و GPU قدرت تسریع سازی بیشتری به کمک نخ ها نسبت به CPU دارد پس سرعت بیشتری در اجرا داشته است.

۵. این الگوریتم برای float تست شده بود. که در این سوال به جای آرایه ای از float ها، به ترتیب آرایه ای از int ها و double ها تشکیل دادیم. برای int مقدار کمی تسریع گرفتیم (به دلیل سایز کمتر نسبت به float).

برای double مقدار نسبتا ناچیزی کم شدن در سرعت را داشتیم.

خروجی های برنامه درست هستند: به طور مثال:

به ازای ورودی N=32768:



C:\Users\Tina\Documents\Visual Studio 2015\Projects\test3\x64\Release\test3.exe = 2001000.000, g[2000] = 2001000.000 [2001] = 2003001.000, g[2001] = 2003001.000 = 2005003.000, g[2002] = 2005003.000 = 2007006.000, g[2003] 20031 = 2007006.000 2004] = 2009010.000, g[2004] = 2009010.000 = 2011015.000, g[2005] [2006] = 2013021.000, g[2006] = 2013021.000 = 2015028.000, g[2007] = 2015028.000 = 2017036.000, g[2008] = 2017036.000 = 2019045.000, g[2009] = 2019045.000 = 2021055.000, g[2010] = 2021055.000 = 2023066.000, g[2011] 20111 = 2023066.000 2012] = 2025078.000, g[2012] = 2025078.000 = 2027091.000, g[2013] = 2027091.000 = 2029105.000, g[2014] = 2029105.000 = 2031120.000, g[2015] 20151 = 2031120.000= 2033136.000, g[2016] = 2033136.000 = 2035153.000, g[2017] = 2035153.000 = 2037171.000, g[2018] = 2037171.000 = 2039190.000, g[2019] = 2039190.000 20201 = 2041210.000, g[2020] = 2041210.000 = 2043231.000, g[2021] = 2043231.000 [2022] = 2045253.000, g[2022] = 2045253.000 = 2047276.000, g[2023] = 2047276.000 20231 = 2049300.000, g[2024] = 2049300.000 = 2051325.000, g[2025] 2051325.000 = 2053351.000, g[2026] = 2053351.000 = 2055378.000, g[2027] = 2055378.000 20271 2028] = 2057406.000, g[2028] = 2057406.000 = 2059435.000, g[2029] = 2059435.000 = 2061465.000, g[2030] = 2061465.000 = 2063496.000, g[2031] 20311 = 2063496.000 = 2065528.000, g[2032] = 2065528.000 [2033] = 2067561.000, g[2033] = 2067561.000 = 2069595.000, g[2034] = 2069595.000 [2035] = 2071630.000, g[2035] = 2071630.000 = 2073666.000, g[2036] = 2073666.000 = 2075703.000, g[2037] [2038] = 2077741.000, g[2038] = 2077741.000 = 2079780.000, g[2039] 20391 = 2079780.000= 2081820.000, g[2040] = 2081820.000 = 2083861.000, g[2041] 2083861.000 = 2085903.000, g[2042] 2085903.000 = 2087946.000, g[2043] = 2087946.000 = 2089990.000, g[2044] 2044] = 2089990.000 = 2092035.000, g[2045] = 2092035.000 [2046] = 2094081.000, g[2046] = 2094081.000 [2047] = 2096128.000, g[2047] = 2096128.000 PU Time= 0.090 msec Press any key to continue

به ازای N=2048:

به ازای N=1024:

```
C:\Users\Tina\Documents\Visual Studio 2015\Projects\test3\x64\Release\test3.exe
c[996] = 496506.000, g[996] = 496506.000
[997] = 497503.000, g[997] = 497503.000
[998] = 498501.000, g[998] = 498501.000
 [999] = 499500.000, g[999] = 499500.000
 [1000] = 500500.000, g[1000] = 500500.000
 [1001] = 501501.000, g[1001] = 501501.000
[1002] = 502503.000, g[1002] = 502503.000
[1003] = 503506.000, g[1003] = 503506.000
[1004] = 504510.000, g[1004] = 504510.000
[1005] = 505515.000, g[1005] = 505515.000
[1006] = 506521.000, g[1006] = 506521.000
 [1007] = 507528.000, g[1007] = 507528.000
       = 508536.000, g[1008]
                              = 508536.000
[1009] = 509545.000, g[1009] = 509545.000
[1010] = 510555.000, g[1010] = 510555.000
[1011] = 511566.000, g[1011] = 511566.000
[1012] = 512578.000, g[1012] = 512578.000
[1013] = 513591.000, g[1013] = 513591.000
 [1014] = 514605.000, g[1014] = 514605.000
 [1015] = 515620.000, g[1015] = 515620.000
 [1016] = 516636.000, g[1016] = 516636.000
 [1017] = 517653.000, g[1017] = 517653.000
 [1018] = 518671.000, g[1018] = 518671.000
[1019] = 519690.000, g[1019] = 519690.000
[1020] = 520710.000, g[1020] = 520710.000
[1021] = 521731.000, g[1021] = 521731.000
[1022] = 522753.000, g[1022] = 522753.000
c[1023] = 523776.000, g[1023] = 523776.000
GPU Time= 0.076 msec
Press any key to continue \dots
```

برای تست از نرم افزار Nsight کمک گرفتم که در زیر screenshot هایی از اطلاعات مهم GPU و نخ ها و زمان ها را آورده ام:

