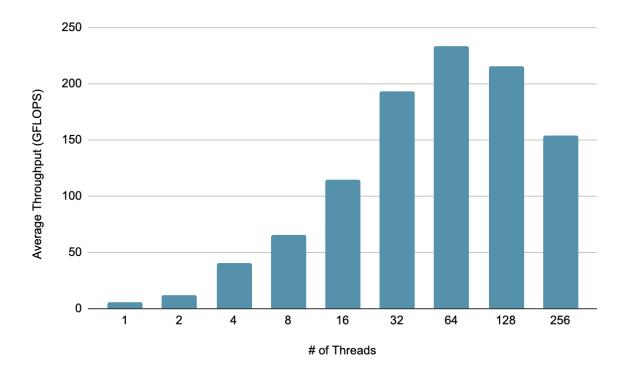
과제 #3

2022-29677 한주희

1 Matrix Multiplication using OpenMp

- 행렬곱에서는 tiling 방식을 사용하고, 중첩된 for문의 순서를 ikj로 변경하여 메모리 접근을 연속적으로 처리하도록 최적화하였다. 또한, OpenMP를 통해 loop iteration을 병렬 처리했다. #pragma omp parallel for num_threads(num_threads) schedule(dynamic)을 활용하여 num_threads개의 스레드를 생성하고, loop iteration을 병렬로 처리하였다.
- OpenMP는 #pragma directive를 통해 컴파일 시점에 스레드 생성 함수를 추가할 수 있다.
- 다음은 스레드 수를 1, 2, 4, 8, 16, 32, 64, 128, 256개로 늘리며 행렬곱의 성능을 측정한 결과이다. 반복 횟수는 3회로 설정하여 평균 성능을 계산하였다. 스레드가 64개일 때 성능이 가장 높았으며, 이후 점차 성능이 감소하여 256개에서는 성능이 급격히 떨어졌다. 이는 스레드가 많아질수록 각 스레드가 처리하는 작업량은 줄어들고, 스레드의 시작과 종료에 따른 오버헤드와 스레드 간 자원 공유에 필요한 오버헤드가 증가하기 때문이다.

Threads	1	2	4	8	16	32	64	128	256
Avg Throughput (GFLOPS)	6.10	12.39	40.25	65.31	115.0	193.3	233.5	215.7	154.0



- 다음은 스케줄링 방식을 static, dynamic, guided로 나누어 실험한 결과이다. 실험 결과, dynamic이 가장 높은 성능을 보이고 static 방식과 guided 방식이 유사한 성능을 보였다.
 - o **static**: iteration은 chunk_size 크기의 chunk로 나뉘며, 스레드 번호 순서대로 round-robin 방식으로 스레드에 할당된다.
 - o **dynamic**: 각 스레드는 할당된 chunk를 처리한 후, 남은 chunk를 요청하여 작업을 반복한다. 이를 chunk가 남아있지 않을 때까지 반복한다.
 - **guided**: dynamic과 유사하지만, 진행에 따라 chunk의 크기가 점차 감소한다. chunk_size를 기준으로 남은 작업량을 스레드 수로 나눈 값에 비례하여 chunk 크기가 감소한다.

Clause	static	dynamic	guided
Avg Throughput (GFLOPS)	236.6	242.5	230.1

2 Estimating Cache Size

<표 1>은 cache size를 추정하기 위해 행렬 A, B, C 크기를 변경해가며 실험한 결과이다. 스레드 수는 32로 설정하였다.

Matrix Size (M = N = K)	32	64	128	256	512	1024	2046	4096	8192	1638 4
Avg Time (sec)	0.00 012 7	0.00 0135	0.00 0527	0.00 1693	0.00 39	0.01	0.22	0.68	5.66	ABO RT
Avg Throughput (GFLOPS)	0.51	3.87	7.95	19.8 2	67.7 5	118. 76	76.6 3	199. 82	193. 98	ABO RT

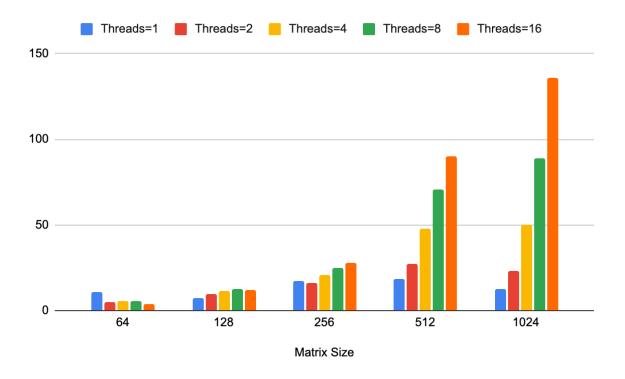
<표 1>: 행렬 크기별 실행 시간 및 처리량(GFLOPS) 측정 결과 (캐시 용량 추정용)

<표 2> 는 private/shared cache 여부를 확인하기 위해, 행렬 크기와 스레드 수를 변경하며 GFLOPS를 측정한 실험한 결과이다.

Matrix Size (M = N = K)	Threads=1	Threads=2	Threads=4	Threads=8	Threads=16
64	10.9	5.2	5.82	5.5	3.73
128	7.43	9.66	11.2	12.68	11.91
256	17.06	16.07	21.03	24.89	27.76
512	18.2	27.06	47.72	70.65	90.11
1024	12.79	23.41	50.04	88.87	135.83

 <표 2>: 행렬 크기 및 스레드 수에 따른 처리량(GFLOPS) 측정 결과

 (private/shared cache 확인용)



• L1 cache size: 약 64KB / Private cache

<표 1> 실험 결과에 의하면, 32x32에서 64x64로 전환 시 실행 시간은 미세하게 증가하였으나, 성능은 크게 향상되었다. 이는 약 64x64(약 16KB) 크기의 행렬이 L1 캐시에 잘 맞아 효율적으로 접근되고 있음을 나타낸다. 또한, 128x128 크기에서의 큰 실행 시간 증가는 이 행렬이 L1 캐시에 모두 적재되지 못하면서, L1 캐시 용량의 한계를 보여준다. 따라서, L1 캐시 크기는 약 64KB로 추정된다.

<표 2> 실험 결과에 의하면, 64×64 , 128×128 행렬 크기에서 스레드 수가 늘어나도 성능의 변화가 적고, 처리 시간이 비교적 짧다. 이는 L1 캐시가 각 코어에 private cache로 데이터가 잘 저장되기 때문으로 볼 수 있다.

• L2 cache size: 약 256KB / Private cache

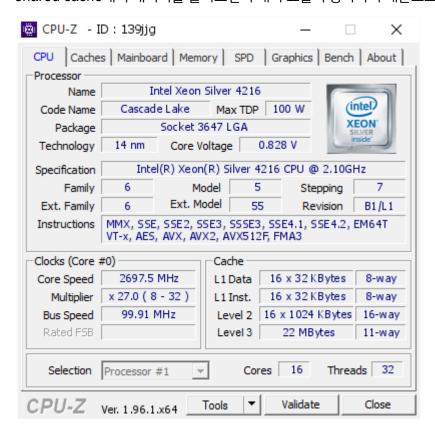
<표 1> 실험 결과에 의하면, 128x128 및 256x256에서 실행 시간이 크게 증가하였다. 이는 L1 캐시를 초과하여 L2 캐시에 저장하게 되었음을 나타낸다. 128x128(약 64KB)와 256x256(약 256KB) 행렬 크기는 L2 캐시 용량의 한계를 보여준다. 따라서, L2 크기는 약 256 KB로 추정된다.

<표 2> 실험 결과에 따르면, 256x256 크기의 행렬에서 스레드 수가 증가하더라도 처리 속도가 비슷하기 때문에, L2 캐시가 각 코어에 private cache로 사용됨을 알 수 있다.

• L3 cache size: 약 8MB / Shared cache

<표 1> 실험 결과에 의하면, 512x512에서 1024x1024로 넘어가는 동안 실행 시간이 크게 증가하며 이는 L2 캐시를 초과하고 L3 캐시에 의존하게 됨을 나타낸다. 또한, 1024x1024(약 8MB)에서 2046x2046로 넘어가는 동안 다시 한번 실행 시간이 크게 증가하는데, 이는 L3 캐시에서 Main memory로 넘어가는 지점임을 알 수 있다. 따라서, L3 캐시의 크기는 약 8MB로 추정된다.

<표 2> 실험 결과에 의하면, 512x512 이상의 행렬 크기에서 스레드 수가 늘어남에 따라 성능이 상승한다. L3 캐시가 여러 코어 간에 공유되고 있는 것으로 보이며, 이는 각 스레드가 shared cache에서 데이터를 불러오면서 캐시 효율이 증가하기 때문으로 보인다.



• L1 cache size (실험 결과: 약 64KB, 실제 값: 32 KB)

- 실험을 통해 L1 캐시 크기를 약 64KB로 추정하였다. 이는 32x32 및 64x64 행렬 크기에서 성능 변화 패턴을 기반으로 추정한 결과이다.
- 공식 사양에 따르면, L1 데이터 캐시는 각 코어당 32KB이다.

 실험에서 L1 캐시 크기를 약간 과대 추정한 원인은 L1 데이터 캐시와 명령어 캐시를 합산해서 판단했거나, L1 캐시 전환 지점이 명확히 나타나지 않았기 때문일 수 있다.
 또한, 실험 환경에서 캐시 전환 지점을 추정하는 데 있어 세부적인 조정이 어려웠던 것으로 보인다.

• L2 cache size (실험 결과: 약 256KB, 실제 값: 1024 KB)

- L2 캐시는 실험에서 128x128 및 256x256 크기의 행렬에서 성능 저하가 나타나며 약 256KB로 추정하였다.
- 공식 사양에 따르면, L2 캐시는 각 코어당 1024KB (1MB)이다.
- 실험 결과에서 L2 캐시가 과소 추정된 이유는 캐시가 실제 크기보다 더 작은 용량에서 성능 전환이 이루어졌기 때문으로 보인다. 실험 환경에서 L1과 L2 캐시 간의 전환이 미세하게 관찰되지 못해 정확한 L2 캐시 용량을 추정하지 못한 것으로 판단된다.

• L3 cache size (실험 결과: 약 8MB, 실제 값: 22 MB)

- L3 캐시는 512x512 및 1024x1024 크기의 행렬에서 성능 저하가 나타나며 약 8MB로 추정하였다.
- 공식 사양에 따르면, L3 캐시는 모든 코어가 공유하는 22MB이다.
- 실험에서 L3 캐시가 실제보다 훨씬 작은 용량으로 추정된 이유는, 실험 범위 내에서 L3 캐시의 실제 한계를 충분히 활용하지 못했기 때문일 수 있다. 또한, L3 캐시가 여러 코어 간에 공유되는 특성 때문에 실험 조건에 따라 캐시 용량을 정확하게 반영하지 못했을 가능성도 있다.

● 결론 및 개선 방안

실험을 통해 얻은 캐시 크기 추정치는 실제 사양과 차이가 있지만, 캐시 전환 지점을 대략적으로 파악하는 데 중점을 두었다. 실험 결과는 성능 변화 패턴을 통해 캐시 전환 지점을 확인하려는 시도였으며, 이를 통해 cache의 private/shared 특성과 성능 저하 지점을 추정할 수 있었다. 캐시 전환 지점을 더 정확히 파악하기 위해, 행렬 크기를 32x32, 48x48, 64x64 등 더 작은 단계로 변경하고, 큰 행렬 크기에서도 실험을 진행하면 보다 정밀한 추정이 가능할 것이다. 또한, 스레드 수를 다양하게 조정하며 캐시 효율성을 분석하면, 각 cache의 private/shared 특성을 더 명확히 파악할 수 있을 것으로 보인다.