# Informe de Tercera Práctica de Arquitectura de Computadores

Máximo García Aroca

23 de noviembre, 2023

#### 1 Referencias a caché

El siguiente ejemplo permite comprender mejor dónde se encuentran los fallos de memoria caché cuando se usa la versión Naive del producto de matrices. Sea el producto de dos matrices de tamaño 3x3, donde la matriz A se encuentra almacenada a partir de la dirección 1000h, la matriz B de la dirección 2000h y la matriz C de 3000h. Además, el sistema de memoria donde se ejecuta el código tiene una memoria cache para datos, con 4 bloques de 2 palabras cada uno de ellos, y organización asociativa por conjuntos de 2 vías. Contesta las siguientes preguntas:

#### 1.1 a)

Obtén la traza de referencias de memoria generadas al ejecutar el código usando el Listado 2, considerando que los accesos de escritura se comportan igual que los de lectura, y completa la siguiente tabla con la evolución de la memoria caché (añade todas las líneas que sean necesarias):

**Respuesta:** Analizando el código de *dgemm.c* y siguiendo el curso del ejecutable con un debugger relleno la tabla que me piden con el orden de arriba a abajo cronológicamente de las referencias a memoria tanto de lectura como de escritura (load and store) que se hacen a las distintas partes de las matrices.

Referencia	Dirección	Conjunto	Vía	¿Acierto?
CO	3000h	0	0	N
A0	1000h	0	1	N
B0	2000h	0	0	N
A1	1004	0	1	S
B3	200C	1	0	N
A2	1008	1	1	N
B6	2018	1	0	N
C0	3000	0	0	N
C1	3004	0	0	S
Α0	1000	0	1	S
B1	2004	0	0	N
A1	1004	0	1	S
B4	2010	0	0	N
A2	1008	1	1	S
B7	201C	1	0	S
C1	3004	0	1	N
C2	3008	1	1	N
Α0	1000	0	0	N
B2	2008	1	0	N
A1	1004	0	0	S
B5	2014	0	1	N
A2	1008	1	1	N
B8	2020	0	0	N
C2	3008	1	0	N
C3	300C	1	0	S
A4	100C	0	1	S
В0	2000	0	1	N
A4	1010	0	0	N
B3	200C	1	0	N
A5	1014	0	0	S
B6	2018	1	1	N
C3	300C	1	0	N
C4	3010	0	1	N
А3	100C	1	1	N
B1	2004	0	0	N
A4	1010	0	1	N
B4	2010	0	0	N
A5	1014	0	1	S
B7	201C	1	0	N

C4	3010	0	0	N
C5	3014	0	0	S
A3	100C	1	1	S
B2	2008	1	0	N
A4	1010	0	1	S
B5	2014	0	0	N
A5	1014	0	1	S
B8	2020	0	0	N
C5	3014	0	1	N
C6	3018	1	1	N
A6	1018	1	0	N
B0	2000	0	0	N
A7	101C	1	0	S
B3	200C	1	1	N
A8	1020	0	1	N
B6	2018	1	0	N
C6	3018	1	1	N
C7	301C	1	1	S
A6	1018	1	0	N
B1	2004	0	0	S
A7	101C	1	1	S
B4	2010	0	0	N
A8	1020	0	0	N
B7	201C	1	1	N
C7	301C	1	1	N
C8	3020	0	0	N
A6	1018	1	1	N
B2	2008	1	1	N
A7	101C	1	1	S
B5	2014	0	0	N
A8	1020	0	0	N
B8	2020	0	0	N
C8	3020	0	0	N

### 1.2 b)

$$\begin{aligned} MissRate(A,B,C) &= \frac{Misses}{IC} = \frac{49}{72} = 0.68 \\ MissRate(A) &= \frac{11}{27} = 0.41 \\ MissRate(B) &= \frac{24}{27} = 0.89 \\ MissRate(C) &= \frac{14}{18} = 0.78 \end{aligned}$$

Por cómo se ejecuta el código, el acceso a valores de filas aprovecha mejor la localidad espacial lo que produce menos errores en los valores accedidos para la matriz A ante las matrices B y C.

# 2 Comparación

Compila el código incluido en las carpetas Naive y Blocking, con el compilador icx y la opción –O3 dentro del Makefile para que el compilador optimice el código al máximo. A continuación, usa perf para rellenar la tabla de eventos hardware y calcula los factores de mejora (dividiendo cada evento en la versión Naive por su correspondiente evento en la versión Blocking). Justifica a qué se deben los cambios observados. Anota también el tiempo que tarda cada versión y el factor de mejora (aceleración o speedup).

#### Respuesta:

He hecho las comprobaciones con "perf stat" para valores de matriz 512x512 y estos son los resultados:

Matriz 512x512	Naive	Blocking	Factor
branches	148.548.700	22.975.516	647%
branch-misses	302.844	71.914	421%
bus-cycles	33.318.963	9.068.129	367%
cache-misses	20.495	5.443	377%
cache-references	134.875.010	1.630.705	8271%
cpu-cycles	1.027.798.080	248.691.222	413%
instructions	1.002.059.688	580.393.547	173%
tiempo	5,70E-03	7,24E-02	8%

Se puede intuir que para valores de matriz más pequeños esta mejora de optimización con cache-blocking pierde eficiencia. Por lo que es recomendable usarse para matrices con muchos datos.

Matriz 128x128	Naive	Blocking	Factor
branches	2.099.775	1.635.402	128%
branch-misses	12.418	13.111	95%
bus-cycles	343.404	271.825	126%
cache-misses	972	1.057	92%
cache-references	31.594	32.223	98%
cpu-cycles	7.840.822	9.366.293	84%
instructions	11.289.185	15.244.564	74%
tiempo	4,70E-04	1,00E-03	47%

## 3 Eventos importantes

¿Cuáles son los eventos más representativos de la mejora de tiempo, es decir, qué eventos son los que han tenido más impacto en la mejora y por qué?

#### Respuesta:

A esta pregunta se puede responder sobre los datos aportados en las figuras del apartado anterior (2). Los datos nos arrojan una importante fuente de información donde el apartado del factor nos indica que eventos como branches que tienen un factor de mejora de un 650% en matrices 512x512, por ejemplo, o cache-references con un 8271%. Así como los fallos de caché el cual es muy representativo porque con cache-blocking se reduce mucho los fallos en la caché, por lo cual se interpreta que aumentan los hits al eliminar fallos por conflicto por ejemplo, y esto hace que los accesos a memoria principal desciendan en número, lo que implica que el tiempo se ve reducido por usar la caché que es mucho más, rápida, etc.

Pero, como concluí en el apartado anterior esto depende del tamaño de la matriz que usemos, puesto que en ejemplos como la matriz 128x128 en la mayoría de eventos la estrategia Blocking es peor, lo que la hace más lenta.

#### 4 Eventos de caché

Aparte de los eventos anteriores, hay otros relacionados con la caché como por ejemplo L1-dcache-loads, LLC-loads, dTLB-load-misses, etc. Estos eventos permiten determinar con más exactitud que está ocurriendo en los diferentes niveles del sistema de memoria. Similarmente al ejercicio 2, anota en una tabla los valores de todos los eventos relacionados con la caché de datos y calcula los factores de mejora, para las versiones Naive y Blocking, anotando también el tiempo (y speedup). Justifica razonadamente la variación de los eventos y cómo afectan al tiempo de ejecución.

## Respuesta:

Aquí van unas medidas de varios eventos asociados a la caché. Algunos eventos no estaban incorporados a la herramienta por alguna razón pero esto es lo que me reportó perf:

```
| The properties | Properties |
```

Matriz 512x512	Naive	Blocking	Factor
cache-references	134.570.439	1.687.689	7974%
cache-misses	5.833	3.541	165%
L1-dcache-loads	290.258.569	184.502.284	157%
L1-dcache-load-misses	122.244.285	12.894.313	948%
L1-dcache-stores	27.485.010	28.106.508	98%
L1-icache-loadmisses	64.632	48.170	134%
LLC-loads	120.279.041	1.287.478	9342%
LLC-load-misses	5.519	4088	135%
LLC-stores	20.382	500	4076%
LLC-store-misses	230	308	75%
dTLB-loads	281.663.996	202.453.922	139%
dTLB-load-misses	790	2.504	32%
dTLB-stores	367.413	11.824.879	3%
dLTB-store-misses	0	231	0%
iTLB-loads	2	0	#¡DIV/0!
iTLB-load-misses	86	25	344%
branch-loads	142.827.254	10.681.480	1337%
branch-load-misses	285.011	41077	694%
node-loads	895	0	#¡DIV/0!
node-load-misses	286	199	144%
node-stores	ores 488 102		478%
node-stores-misses	125	12	1042%

Se puede observar una mejora de tiempo con la estrategia Blocking de  $0.3\,\mathrm{s}$  a  $0.08\,\mathrm{aproximadamente}$  y se justifica con la importante diferencia que hay en todas las medidas de eventos tomadas, principalmente en las de acceso a la memoria caché de nivel 1 (L1) en los fallos (misses) donde se han reducido impresionantemente la cantidad de fallos alcanzando mejoras de 950% por ejemplo en L1-dcache-load-misses. La mejora del tiempo también es significativa, es casi 4 veces más rápido.

#### 5 Cambio de *BLOCKSIZE*

Cambia el factor de *BLOCKSIZE* en la versión Blocking y vuelve a compilar y ejecutar el programa. Prueba con todas las potencias de 2 entre 1 y 32 y representa gráficamente el factor de mejora del tiempo de ejecución (o la aceleración -speedup- cuando se compara con la versión Naive) para todos los valores de *BLOCKSIZE*. Explica razonadamente qué ocurre.

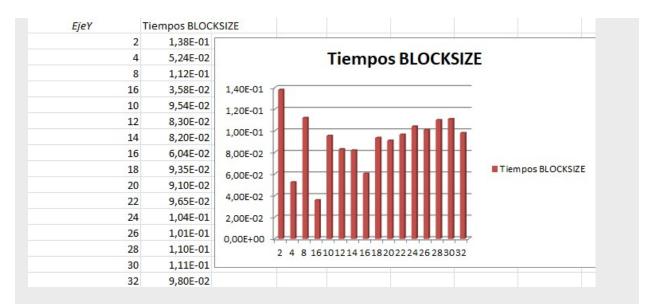
#### Respuesta:

Se ha hecho el estudio con los tiempos de ejecución cambiando los valores de BLOCKSIZE por múltiplos de dos en el rango de 2 a 32 que corresponde con los valores de: R=2,4,6,8,10,12,14,16,18,20,22,24,26,28,30,32.

Se ha hecho de la siguiente forma:

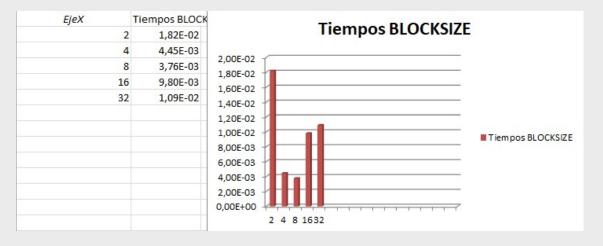
```
arqcom016@aloe:~/Descargas/MultMat/Blocking$ ./benchmark 256
Description:
                dgemm using cache blocking on matrices of size 256 x 25
Time 1.554989e-02 s
argcom016@aloe:~/Descargas/MultMat/Blocking$ ./benchmark
Description:
                dgemm using cache blocking on matrices of size 512 x 51
Time 1.236678e-01 s
arqcom016@aloe:~/Descargas/MultMat/Blocking$ ./benchmark
Description:
                dgemm using cache blocking on matrices of size 512 x 51
Time 1.427393e-01 s
argcom016@aloe:~/Descargas/MultMat/Blocking$ ./benchmark
Description:
                dgemm using cache blocking on matrices of size 512 x 51
Time 1.261194e-01 s
argcom016@aloe:~/Descargas/MultMat/Blocking$ ./benchmark
                dgemm using cache blocking on matrices of size 512 x 51
Time 1.381449e-01 s
arqcom016@aloe:~/Descargas/MultMat/Blocking$
```

Tomando los valores y haciendo la media con cada valor de BLOCKSIZE.



Estos son los datos obtenidos para los valores de BLOCKSIZE en el eje de la X y como se puede comprobar son valores muy parecidos y que no tienden a aumentar o disminuir, solo distan mínimamente para un tamaño de matriz 512x512.

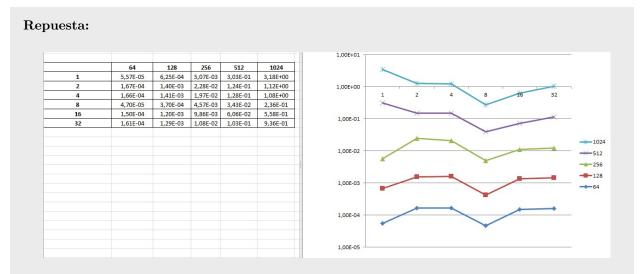
Sin embargo si la matriz es 256x256:



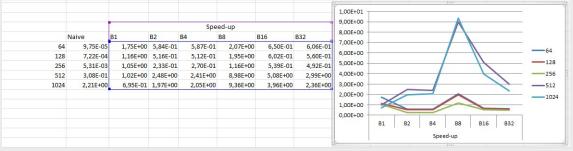
Como se puede comprobar para los valores de *BLOCKSIZE* 4 y 8 hay una diferencia en cuanto a mejora de tiempo de ejecución evidente. Pero para 16 y 32 vuelve a subir. Esto puede darse porque para estos valores más grandes de tamaño de bloque se deben de estar produciendo fallos de caché por capacidad, donde el tamaño de bloque es tal que se producen fallos porque no todos los bloques con los datos de las matrices pueden almacenarse en la caché por falta de espacio/capacidad. Una tendencia parecida se puede intuir en la primera gráfica donde los valores entr e4 y 16 tieden a descender con respecto a cuando el tamaño de bloque es de 2 pero una vez pasamos a tamaño de bloque 18 en adelante empieza a subir por esto que acabo de comentar.

## 6 Speed-up con diferente BLOCKSIZE

Ejecuta ahora cada versión (Naive y Blocking) con diferentes tamaños de matrices y representa gráficamente el factor de mejora del tiempo (aceleración) obtenida para cada valor de BLOCKSIZE (entre 1 y 32, como en el ejercicio 5). Puedes probar con tamaños de matrices de 64, 128, 256, 512 y 1024. Para cada tamaño de matriz, explica cómo afecta al rendimiento el tamaño de BLOCKSIZE y qué ocurre si cambia el tamaño de la matriz.



Aquí se ven los valores que toma la estrategia de  $cache\ blocking$  para los distintos valores de tamaño de bloque BLOCKSIZE y diferentes tamaños de matriz.



Y aquí se puede ver el speed-up que genera la estrategia de *cache-blocking* para los distintos tamaños de matrices a lo largo de el rango de valores que se le da al tamaño de bloque en caché (B1=BLOCKSIZE 1, B8=BLOCKSIZE 8, etc).

Lo que se puede apreciar de esta gráfica es que cuand el tamaño de bloque es de 8, para las matrices más grandes, como 512 o 1024 se aprecia un incremento de aceleración muy alta en comparación con el resto. Cuando se supera ese tamaño de bloque sigue mejor que con valores más bajos pero reduce mucho su mejora posiblemente por los fallos en caché producidos por capacidad, como dije anteriormente.

# 7 Valores de eventos para diferentes *BLOCKSIZE*

Para los distintos tamaños de matrices y valor de BLOCKSIZE, anota los eventos hardware relacionados con la caché, comprueba como varían y justifica cómo impactan en el tiempo cuándo varía BLOCKSIZE para un tamaño dado, y cuando varía el tamaño de la matriz.

#### Repuesta:

BLOCKSIZE	EVENTO	64	128	256	512	1024
	cache-references	28.696	32.755	302.513	143.019.050	1.146.092.993
	cache-misses	635	878	1.985	5.744	130.041
	L1-dcache-loads	1.409.229	3.132.151	13.659.116	285.994.031	2.215.322.206
1	L1-dcache-load-misses	31.831	199.126	1.234.335	144.221.024	1.175.574.590
1	L1-dcache-stores	814.994	1.271.305	3.075.381	143.809.770	1.110.514.539
	L1-icache-load-misses	17.977	19.410	17.990	29.084	87.205
	LLC-loads	11.450	13.842	280.503	142.919.276	1.143.658.221
	LLC-load-misses	247	313	699	2.208	120.263
	cache-references	28.506	31.756	372.215	143.031.368	1.146.540.225
	cache-misses	654	618	1.743	14.943	170.177
	L1-dcache-loads	1.412.998	3.129.952	13.662.703	286.027.153	2.215.326.611
2	L1-dcache-load-misses	32.574	197.086	1.233.770	144.316.148	1.180.203.627
2	L1-dcache-stores	817.380	1.269.882	3.076.932	143.833.163	1.110.511.552
	L1-icache-load-misses	15.960	16.126	18.724	29.702	83.661
	LLC-loads	11.275	13.116	351.024	142.919.926	1.143.761.640
	LLC-load-misses	269	248	576	12.219	158.851
	cache-references	28.003	32.885	522.200	143.036.657	1.146.106.943
	cache-misses	574	896	1.725	6.672	73.736
	L1-dcache-loads	1.408.173	3.129.174	13.647.866	285.996.251	2.215.272.668
4	L1-dcache-load-misses	31.812	198.089	1.230.200	144.254.464	1.176.934.228
	L1-dcache-stores	813.525	1.269.318	3.068.725	143.811.394	1.110.470.229
	L1-icache-load-misses	17.780	19.449	20.860	30.189	71.106
	LLC-loads	11.493	13.950	501.441	142.923.856	1.143.646.047
	LLC-load-misses	205	349	552	3.043	61.651

	cache-references	27.467	31.583	404.411	143.012.789	1.146.085.880
	cache-misses	599	1.089	835	4.810	106.949
	L1-dcache-loads	1.408.242	3.128.122	13.660.833	285.983.558	2.215.202.341
8	L1-dcache-load-misses	32.477	198.433	1.233.273	144.299.852	1.176.919.512
0	L1-dcache-stores	814.030	1.269.237	3.076.436	143.802.933	1.110.464.298
	L1-icache-load-misses	14.690	14.766	20.275	23.913	66.895
	LLC-loads	11.100	12.869	382.854	142.917.663	1.143.619.415
	LLC-load-misses	228	435	322	1.700	94.219
	cache-references	28.888	31.050	362.904	143.027.677	1.146.485.765
	cache-misses	1.404	1.052	1.718	21.127	82.821
	L1-dcache-loads	1.412.367	3.127.620	13.652.562	286.014.275	2.215.300.974
16	L1-dcache-load-misses	29.896	198.741	1.232.521	144.190.818	1.180.000.443
10	L1-dcache-stores	816.139	1.268.703	3.071.784	143.820.937	1.110.489.803
	L1-icache-load-misses	13.934	15.365	18.342	30.706	72.437
	LLC-loads	11.058	12.761	341.560	142.921.655	1.143.728.570
	LLC-load-misses	621	385	495	17.052	70.906
	cache-references	27.985	30.790	292.813	143.026.700	1.146.089.963
	cache-misses	642	813	1.736	7.307	84.559
32	L1-dcache-loads	1.415.960	3.131.384	13.653.149	285.996.564	2.215.263.648
	L1-dcache-load-misses	32.155	196.093	1.231.840	144.306.424	1.175.688.460
	L1-dcache-stores	818.246	1.270.506	3.072.387	143.811.709	1.110.472.476
	L1-icache-load-misses	17.551	16.555	20.330	28.439	66.697
	LLC-loads	11.469	12.741	271.112	142.920.386	1.143.666.361
	LLC-load-misses	254	256	559	5.170	72.499

Se puede apreciar con los datos comparando entre difer<br/>ntes casos de BLOCKSIZE con el mismo tamaño de matriz que para valores de 8-16 se reduce en gran medida el número de fallos de caché sobre todo en matrices de tamaño más grande como las 512x512 o las 1024x1024.