

## Informe laboratorio 1 : navier-stoke en un solo núcleo.

El objetivo de este laboratorio fue la implementación de mejoras sobre un código base de una simulación de fluido de navier-stoke para que corra en una CPU.

El primer paso fue utilizar un profiler (en particular utilice gprof y cachegrind) para medir que funciones consumían mayor cantidad de tiempo. Los resultados para el código base fueron que el `lin_solve` consumía 88% del tiempo, `advect` 6%, `project` 5%, mientras que el resto de las funciones estaban por debajo del 1%.

Antes de comenzar a modificar el código se agregaron los flags de compilación `-ffast-math` (para una versión flexible de las operaciones de punto flotante y mas rápida), `-fprefetch-loop-arrays` (prefetching de memoria), `-funroll-loops` (unrolling automático) (En el caso de icc se usaron flags similares). Con estos flags se obtuvo una mejora de alrededor del 10%.

Se observo que dado como estaba definido el macro `#define IX(i,j) ((i)+(n+2)*(j))` y el orden de los índices en los loops, se recorrían las matrices en orden column-major lo que perjudica el uso de la cache, y no se ve favorecido por las optimizaciones de prefetching. Se modificaron todas las funciones para comenzar a utilizar el orden row-major.

Se pidió un reporte al compilador para ver que loops se podían vectorizar automáticamente. Se observo que algunos loops no podían ser vectorizados automáticamente debido a posibles dependencias en los datos que el compilador no podía resolver (ej: problema del aliasing). Para resolver este problema, se agrego la keyword `__restrict` en la signature `add_source` y `project`. El compilador icc notifico que vectorizo los loops en ambas funciones, mientras que gcc solo pudo vectorizar el de `add_source`. Dada esto, se decidió que `project` se tendría que optimizar manualmente.

Hechas estas modificaciones superficiales, se emprendió en la optimizaciones mas agresivas. OPTIMIZACION LIN\_SOLVE 1 : se cambia :

$$x[IX(j, i)] = (x0[IX(j, i)] + a * (x[IX(j - 1, i)] + x[IX(j + 1, i)] + x[IX(j, i - 1)] + x[IX(j, i + 1)])) / c;$$

por :

$$x[IX(j, i)] = res = (x0[IX(j, i)] + a * (res + x[IX(j + 1, i)] + x[IX(j, i - 1)] + x[IX(j, i + 1)])) / c;$$

donde `res` se inicializa a `x[IX(0, i)]` antes del loop interno.

Estas modificación permitió una reducción importante del tiempo total entre un 25% (icc) y 50% (gcc) obteniendo tiempos que se mantenían casi constantes para diferentes N's.

OPTIMIZACION LIN\_SOLVE 2 : usar **sse intrinsics** para obtener una ganancia por medio de la vectorización.

Previamente : se reservo memoria alineada a 16 B para todas las matrices.

La idea es dividir el procesamiento de cada fila de la matrix en 3 zonas : 2 bordes que no puedo procesar con operaciones vectoriales por que tienen menos de 4 elementos y el centro. Se procesa un vector de 4 elementos utilizando 4 vectores auxiliares (uno para la parte de arriba, abajo y derecha del stencil de `x`) y uno para `x0`. Se realizan todas las operaciones vectorialmente excepto la de sumar el elemento izquierdo del stencil. Esta ultimo se hace secuencialmente de izquierda a derecha. Se aprovecha la idea de OPTIMIZACION LIN\_SOLVE 1.

### OPTIMIZACION PROJECT :

Se vectorizo los loops en project utilizando la misma idea que en OPTIMIZACION LIN\_SOLVE 2 de dividir en bordes y centro y vectorizar la mayor cantidad posible de datos. Fue mas sencillo debido a que no había una dependencia de datos como en lin\_solve.

Se utilizo la función memset para setear todos los elementos del vector p a 0.

### OPTIMIZACION ADVECT :

Para evitar el costo de los ifs que había, se reemplazo (ídem para y):

```
if (x < 0.5f) {  
    x = 0.5f;  
} else if (x > n + 0.5f) {  
    x = n + 0.5f;  
}
```

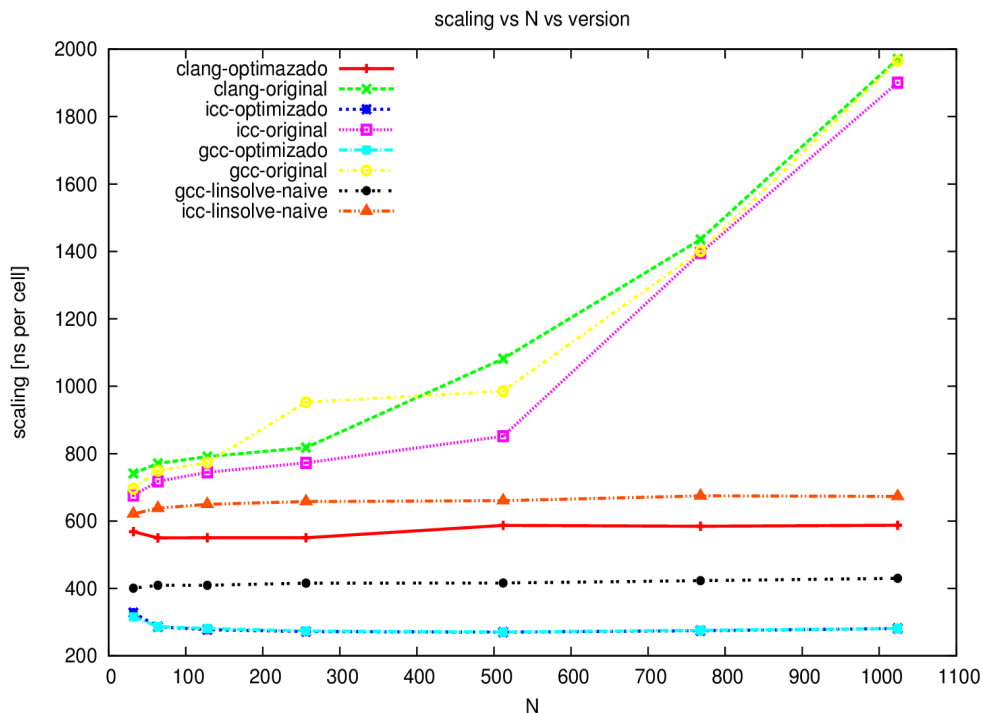
por la equivalencia :  $x = \text{fminf}(\text{fmaxf}(0.5f, x), n + 0.5f)$  lo que resulto en una mejora del 3%.

No se vectorizo esta función porque el acceso a la matriz d0 dependía de los valores de u y v en cada celda.

### Observaciones :

- Se probó vectorizar add\_source pero no acarreo ninguna mejora dado que los compiladores ya la vectorizan automáticamente debido a su simplicidad. Se decidió dejar la versión original, pero quedo comentada la versión vectorizada.
- Dado que set\_bound es lineal en n, no consumia mucho tiempo por lo que se prefirió no modificar.
- En lin\_solve y project, se trata de acceder a la memoria alineadamente, pero se observa que no se obtienen grandes mejoras.

### Gráfico de scaling y Conclusiones



Se gráfico el “scaling” de las versiones original, con solo OPTIMIZACION LIN\_SOLVE 1 (para gcc, icc con el sufijo linsolve-naive) y las versiones finales para los compiladores gcc, icc y clang, para valores obtenidos cuando el algoritmo se estabilizaba. Se puede observar que las versiones optimizadas escalan de manera casi constante (en el tiempo que se tarda por celda) a medida que el N crece, lo que es un gran avance en comparación del original.

En general, gcc e icc se comportan muy similar, mientras que clang si bien el algoritmo optimizado escala, se obtienen pocas mejoras para  $N \leq 512$ , lo que resulta extraño cuando se contrasta con los resultados obtenidos para gcc e icc.

Observando el “speedup” (tiempo original / tiempo de la optimizacion) y el “scaling” obtenido entre las diferentes versiones, se puede concluir que la vectorización fue un el gran valor agregado a la optimización. Aun así, el incremento en el tiempo que tarda por celda el algoritmo original deja a la luz que la forma en que se accedía a la memoria (subsanoado utilizando orden row-major y con la OPTIMIZACION LIN\_SOLVE 1) a partir de  $N=512$  comienza a ser el factor determinante.

