

## Práctica 4. Paralelización heterogénea con GPUs

### Computación de Altas Prestaciones

Carlos García Sánchez

22 de noviembre de 2021

- “Computer Architecture: A Quantitative Approach”, J.L. Hennessy, D.A. Patterson, Morgan Kaufmann 2011
- “Intel Xeon Phi Processor High Performance Programming: Knights Landing Edition”, James Jeffers, James Reinders, Avinash Sodani



# Outline

- 1 Objetivos
- 2 Directivas
- 3 Entrega
- 4 Herramientas de profiling
- 5 Extra



# Objetivos

- Familiarizarse con la programación de GPUs por medio de directivas:
  - OpenACC o OpenMP
- Evaluar las mejoras/speedup



# Directivas

- OpenACC: **pgcc/nvc** con *-acc=gpu -Minfo*
  - Manual de uso en <https://docs.nvidia.com/hpc-sdk/compiler/index.html>
  - Disponible la descarga en <https://developer.nvidia.com/hpc-sdk>
- OpenMP: **icx** *-fopenmp -fopenmp-targets=spir64 -qopt-report*



# Ejemplo 0

## ejemplo0.c

```
#include <stdio.h>

#include <openacc.h>

#define N 1000

int main() {

    int a[N];
    int b[N];

    acc_init(acc_device_not_host);
    printf(" Compiling with OpenACC support \n");
    printf(" Hello World! \n ");

    // Compute on the host
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        a[i] = i;
    }

    // Compute on the GPU if OpenACC/OpenMP support - host if not
    #pragma acc kernels copy(b[0:N])
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        b[i] = i;
    }

    for (int i = 0; i < N; i++) {
        if (a[i] != b[i]) {
            printf("Something went wrong\n");
            return 1;
        }
    }

    acc_shutdown(acc_device_not_host);

    return 0;
}
```



# OpenACC

- Uso del compilador PGI con soporte OpenACC: **pgcc**
  - Conocer las características de la GPU para poder compilar adecuadamente
- Preparados los **makefile**

## Terminal #1

```
name@host:~/PracticaGPU/Ejemplo0$ make pgi
pgcc -Minfo -fast -acc -ta=nvidia -tp=nehalem hello.c -o hello.pgi.exe
main:
  26, Loop not fused: function call before adjacent loop
    Generated vector simd code for the loop
  31, Generating copy(b[:])
  36, Loop is parallelizable
    Generating Tesla code
    36, #pragma acc loop gang, vector(128) /* blockIdx.x threadIdx.x */
  39, Loop not vectorized/parallelized: potential early exits
```



# OpenMP

- Uso del compilador ICX con soporte para *offloading*: **icx**
  - Soporte para de **gcc** OpenMP4.0 y OpenMP4.5 a partir de versión 7 y 8
  - *gcc-offload-nvptx* - *GCC offloading compiler to NVPTX*
- Preparados los **makefile**



# Ejemplo 0

## ejemplo0.c

```
#include <stdio.h>

#include <omp.h>

#define N 1000

int main() {

    int a[N];
    int b[N];

    printf(" Hello World! \n ");

    // Compute on the host
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        a[i] = i;
    }
    // Compute on the GPU if OpenACC/OpenMP support - host if not
    #pragma omp target map(from:b[0:N])
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        b[i] = i;
    }
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        if (a[i] != b[i]) {
            printf("Something went wrong\n");
            return 1;
        }
    }

    return 0;
}
```





# OpenMP

- Uso del compilador ICX con soporte OpenMP: **icx**  
(Compilador de Intel basado en tecnología LLVM)
  - Compilación y ejecución en la GPU de Intel
- Preparados los **makefile**

## Terminal #1

```
name@host:~/PracticaGPU/Ejemplo0$ make omp_offload
icx -O3 -lm -lrt -std=c99 -fopenmp -fopenmp-targets=spir64 -qopt-report hello.c -
o hello.icx.exe
Global loop optimization report for : main
LOOP BEGIN at hello.c (26, 2)
LOOP END
LOOP BEGIN at hello.c (41, 2)
LOOP END
=====
Global loop optimization report for : .omp_offloading.requires_reg
=====
Global loop optimization report for : main.DIR.OMP.PARALLEL.LOOP.5.split41.split
LOOP BEGIN at hello.c (35, 4)
remark: OpenMP: Outlined parallel loop
LOOP END
=====
Global loop optimization report for : __omp_offloading_10303_3293fb_24main_134
=====
Global loop optimization report for : openmp.descriptor_reg
=====
Global loop optimization report for : openmp.descriptor_unreg
=====

name@host:~/PracticaGPU/Ejemplo0$ ./hello.icx.exe
There are 1 devices
Hello World!
Done
```



# Ejemplo1

## axpy.c

```
...
int main (int argc, const char *argv[])
{
....
    // SAXPY
    t0 = get_time();
    #pragma .... // Data
    #pragma .... // Loop
    for(i=0; i<n; i++)
        y_acc[i] = a*x_acc[i] + y_acc[i];
....

    return(1);
}
```



# Ejemplo2

## ■ Jacobi

- Método iterativo para resolución de ec. diferenciales
- Ej: solución para la ecuación de Laplace 2D ( $\nabla^2 f(x,y) = 0$ )

$$A_{k+1}(i,j) = \frac{A_k(i-1,j) + A_k(i+1,j) + A_k(i,j-1) + A_k(i,j+1)}{4}$$

jacobi.c

```
...
while ( error > tol && iter < iter_max ){
    error = 0.0;

    for( int j = 1; j < n-1; j++){
        for( int i = 1; i < m-1; i++){
            Anew[j][i] = 0.25 * ( A[j][i+1] + A[j][i-1]
                                + A[j-1][i] + A[j+1][i] );
            error = fmax( error, fabs(Anew[j][i] - A[j][i]));
        }
    }

    for( int j = 1; j < n-1; j++){
        for( int i = 1; i < m-1; i++ )
        {
            A[j][i] = Anew[j][i];
        }
    }

    if(iter % 100 == 0) printf("%5d, %0.6f\n", iter, error);

    iter++;
}
```



## Ejemplo 3

- Mandelbrot: fractal conocido

$$\begin{cases} z_0 = 0 & \text{término inicial} \\ z_{n-1} = z_n^2 + c & \text{relación de inducción} \end{cases}$$

- Si esta sucesión queda acotada, entonces se dice que **c** pertenece al conjunto de Mandelbrot, (sino queda excluido)
  - P.Ej: si **c = 1** genera la sucesión 0, 1, 2, 5, 26... que diverge.
    - **c=1** no es un elemento del conjunto de Mandelbrot
  - P.Ej: si **c = -1** obtenemos la sucesión 0, -1, 0, -1,... (acotada)
    - **c=-1** conjunto de Mandelbrot.



## Ejemplo 3

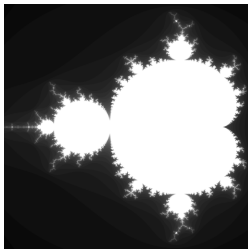
main.cpp

```
...  
for(int y=0;y<HEIGHT;y++) {  
    for(int x=0;x<WIDTH;x++) {  
        image[y*WIDTH+x]=mandelbrot(x,y);  
    }  
...  
}
```



## Ejemplo 3

- Ejecución `./madelbrot.host.exe`



## Ejemplo 4: ecuación del calor

### ■ Resolución Numérica de Problemas de Transmisión de Calor

#### Diferencias finitas

- 1 División del espacio considerado en una serie de elementos cuyas propiedades vienen representadas por un punto central (nodo)
- 2 Aplicación de balances de energía a cada elemento, obteniendo la ecuación característica para cada nodo.
- 3 Resolución simultánea de todos los balances, para obtener el perfil de temperaturas.
- 4 Si el caso lo requiere cálculo del flujo de calor con la ley de Fourier y el perfil de temperaturas.

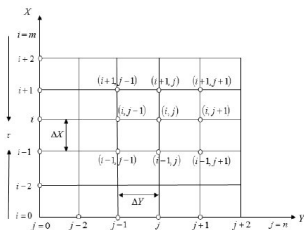


## Ejemplo 4: ecuación del calor

- Considerando la ecuación del calor en 2 dimensiones:

$$Q = -kA \frac{\partial T}{\partial x} \cong -k \frac{\Delta x T}{\Delta x} = -(W \Delta y) \frac{T_{i+1,j} - T_{i,j}}{\Delta x}$$

- donde  $Q$  se ha agregado como un término de generación de calor (positivo para la generación)





## Ejemplo 4: ecuación del calor

- Para una celda  $(i, j)$  la aportación de calor  
 $Q = Q_1 + Q_2 + Q_3 + Q_4$  (celdas vecinas) donde:

- $Q_1 = \frac{T_{i,j+1} - T_{i,j}}{\Delta y / k(W\Delta x)}$

- $Q_2 = \frac{T_{i+1,j} - T_{i,j}}{\Delta x / k(W\Delta y)}$

- $Q_3 = \frac{T_{i-1,j} - T_{i,j}}{\Delta x / k(W\Delta y)}$

- $Q_4 = \frac{T_{i,j-1} - T_{i,j}}{\Delta y / k(W\Delta x)}$

- En el estado estacionario  $Q_1 + Q_2 + Q_3 + Q_4 = 0$

- ... luego haciendo las sumas anteriormente descritas

$$T_{i,j} = \frac{T_{i,j+1} + T_{i,j-1} + T_{i+1,j} + T_{i-1,j}}{4}$$



## Ejemplo 4: ecuación del calor

- Inicializa con un valor rand las coordenadas de la fuente de calor: `source_x`, `source_y`
- Inicializa las condiciones de contorno
- Ejecución del bucle principal (`it < MAX_ITERATIONS`) && (`t_diff > MIN_DELTA`)
- Salida en fichero `.png` que muestra el calor en una placa 2D

### heat.c

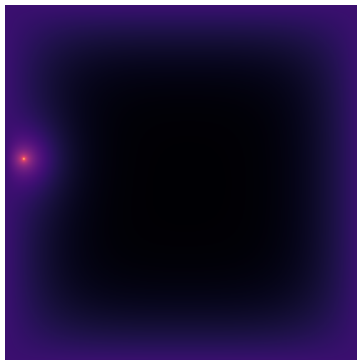
```
for (unsigned int it = 0; (it < MAX_ITERATIONS) && (t_diff >
    MIN_DELTA); ++it) {
    step(source_x, source_y, current, next);
    t_diff = diff(current, next);
    if(it%(MAX_ITERATIONS/10)==0){
        printf("%u: %f\n", it, t_diff);
    }

    float * swap = current;
    current = next;
    next = swap;
}
```



## Ejemplo 4: ecuación del calor

- Tras 20000 iteraciones



## Ejemplo 4: ecuación del calor

- Las rutinas a prestar especial atención son **step** y **diff**
- **step**: esquema paralelización basado en **descomposición de dominios**
- **diff**: reducción del *maxdiff*

heat\_core.c

```
static void step(unsigned int source_x, unsigned int source_y, const
float * current, float * next) {

    for (unsigned int y = 1; y < N-1; ++y) {
        for (unsigned int x = 1; x < N-1; ++x) {
            if ((y == source_y) && (x == source_x)) {
                continue;
            }
            next[idx(x, y, N)] = (current[idx(x, y-1, N)] +
current[idx(x-1, y, N)] +
current[idx(x+1, y, N)] +
current[idx(x, y+1, N)]) / 4.0f;
        }
    }
}

static float diff(const float * current, const float * next) {
    float maxdiff = 0.0f;
    for (unsigned int y = 1; y < N-1; ++y) {
        for (unsigned int x = 1; x < N-1; ++x) {
            maxdiff = fmaxf(maxdiff, fabsf(next[idx(x, y, N)] - current[
idx(x, y, N)]));
        }
    }
    return maxdiff;
}
```



## Ejemplo 4: ecuación del calor

- Las rutinas a prestar especial atención son **step** y **diff**
- Recomendación: ¡¡¡Minimiza la transferencia entre memorias!!!

### Recuerda

- La memoria *no* está compartida entre el host y el device
- NOTA: el moviento de datos es un destructor de rendimiento
  - V100 tiene 900 GB/s de ancho de banda con memoria
  - El PCIe Host-Device logra 32 GB/s de pico
  - ¡¡¡Minimiza la transferencia entre memorias!!!



## Entorno desarrollo

- *pgcc/nvc* v20.7 para compilar los ficheros fuente en OpenACC y ejecución en la gráfica NVIDIA
- *icx* v2021.3.0 para compilar fichero fuente en OpenMP y ejecución en la gráfica de Intel



# Entorno desarrollo

- NVIDIA Instalado es el driver 470.57.02

## nvidia-smi

### Terminal #1

```
garsanca@pixel:~$ nvidia-smi
```

```
+-----+
| NVIDIA-SMI 450.66      Driver Version: 450.66      CUDA Version: 11.0      |
+-----+-----+-----+
| GPU  Name           Persistence-M| Bus-Id        Disp.A | Volatile Uncorr. ECC |
| Fan  Temp  Perf    Pwr:Usage/Cap|      Memory-Usage | GPU-Util  Compute M. |
|                                           MIG M. |
+-----+-----+-----+
|   0   GeForce GTX 106...    Off   | 00000000:01:00:0 Off   |          N/A         |
|  0%   31C    P8      5W / 120W |  81MiB /  6075MiB |      0%      Default  |
|                                           |          N/A         |
+-----+-----+-----+

+-----+
| Processes:                                                       GPU Memory |
|  GPU   GI    CI          PID    Type   Process name                  Usage   |
|-----+-----+
|   0   N/A   N/A       8070     G       /usr/lib/xorg/Xorg             78MiB  |
+-----+
```



## Herramientas *nvidia*

- Herramientas de desarrollo en CUDA/OpenACC
- NVIDIA Nsight Visual Studio Edition | NVIDIA Developer
  - Eclipse: *nsight*
  - Depurador: *cuda-gdb*
  - Profiling: *nvprof* y *nvvp*





# Herramientas *nvidia*

## ■ CUDA profiler: *nvprof*

```

Terminal #1

sam@host: ~/src/npd $ ./hello.py.exe
sam@host: ~/src/npd $ and any of its children processes will be profiled.

Collecting data...
Compiling with NVPROF support
Hello World!
Done
Processing events...
Saving temporary "/tmp/wypr-report-6060-2000-stds-4002.qdata" file to disk...
Creating final output files...

Processing [=====100%]
Saved report file to "/tmp/wypr-report-6060-2000-stds-4002.qprof"
Reporting 475 events: [=====100%]

Reported successfully to
/tmp/wypr-report-6060-2000-stds-4002.nvtx

Generating CUDA API Statistics...
CUDA API Statistics (names=on)

Time[μs]    Total Time    Calls    Average    Minimum    Maximum    Name
-----
65.7        14310000.0    4        14310000.0    14310000.0    14310000.0    cudaMalloc
31.3        4805780.0    1        4805780.0    4805780.0    4805780.0    cudaMemcpy
2.2         477902.0    1        477902.0    477902.0    477902.0    cudaMemcpy
0.3         46481.0    0        0.0         0.0         46481.0    cudaMemcpy_3
0.3         56130.0    1        56130.0     56130.0     56130.0    cudaMemcpy2D
0.1         19200.0    1        19200.0     19200.0     19200.0    cudaMemcpy2D
0.1         14800.0    1        14800.0     14800.0     14800.0    cudaMemcpy2D
0.0         8613.0    1        8613.0      8613.0      8613.0    cudaMemcpy2D
0.0         4300.0    2        2150.0      700.0      4300.0    cudaMemcpy2D
0.0         1520.0    1        1520.0      1520.0      1520.0    cudaMemcpy2D
0.0         2116.0    1        2116.0      2116.0      2116.0    cudaMemcpy2D
0.0         420.0    0        0.0         0.0         420.0    cudaMemcpy2D
0.0         776.0    1        776.0       776.0       776.0    cudaMemcpy2D

Generating CUDA Kernel Statistics...
CUDA Kernel Statistics (names=on)

Time[μs]    Total Time    Instances    Average    Minimum    Maximum    Name
-----
100.0       1200.0    1            1200.0     1200.0     1200.0    main_01.py

Generating CUDA Memory Operation Statistics...
CUDA Memory Operation Statistics (names=on)

Time[μs]    Total Time    Operations    Average    Minimum    Maximum    Name
-----
65.7        1200.0    3            1200.0     1200.0     1200.0    [0]
64.3        992.0    1            992.0      992.0      992.0    [0]

CUDA Memory Operation Statistics (ELF)

Total    Operations    Average    Minimum    Maximum
-----
2.000    1            2.000     2.000     2.000
3.000    1            3.000     3.000     3.000

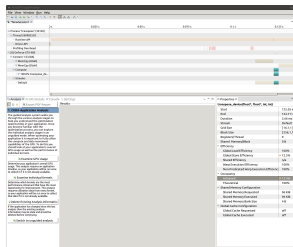
Generating NVX Push-Pop Range Statistics...
NVX Push-Pop Range Statistics (names=on)

```



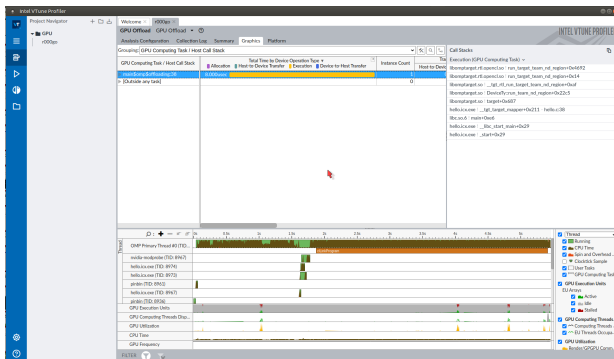
# Herramientas *nvidia*

- CUDA profiler: **nvvp**
  - Aplicación gráfica con mayor precisión
- Muestra el uso de la GPU y los tiempos que conllevan los *memcpy*
  - Además muestra el *occupancy* de cada función y el uso de la memoria



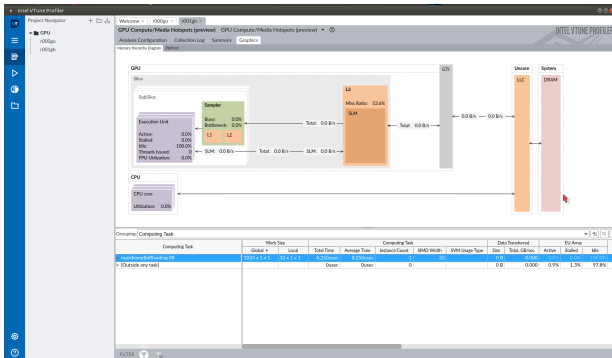
# Herramientas Intel

- VTune con análisis GPU Offload



# Herramientas Intel

- VTune con análisis GPU Compute/Media Hotspots
- Utilización de las EU y uso de jerarquía de memoria



# Material

- Training:  
<https://ngc.nvidia.com/catalog/containers/hpc:openacc-training-materials>
- Docker container

## Terminal #1

```
user@computer:~$ docker run --gpus all -it --rm -p 8000:8000 nvcr.io/hpc/openacc-training-materials:20.7.1
```



# Intel DevCloud

- 1 Conéctate al Intel DevCloud
- 2 ... pero vamos a trabajar con **OpenMP\* Offload Basics**
  - [https://devcloud.intel.com/oneapi/get\\_started/hpcTrainingModules/](https://devcloud.intel.com/oneapi/get_started/hpcTrainingModules/)
- 3 Selecciona el cuaderno de jupyter **Module 1 Introduction to OpenMP Offload.**
- 4 Selecciona el cuaderno de jupyter **Module 2 Manage Device Data**
- 5 Selecciona el cuaderno de jupyter **Module 3 OpenMP Device Parallelism**

