## CUDA EN PYTHON (CUPY)

Francisco J. Hernández López fcoj23@cimat.mx





https://cupy.dev/

- Librería de código abierto para cómputo paralelo usando GPU con Python
- Compatible con NumPy/Scipy
- Utiliza las librerías:
  - CUDA Toolkit
  - cuBLAS
  - cuRAND
  - cuSOLVER
  - cusparse
  - cuFFT
  - cuDNN
  - NCCL

## INSTALACIÓN

https://docs.cupy.dev/en/stable/install.html

#### Requerimientos:

- NVIDIA CUDA GPU with the Compute Capability 3.0 or larger.
- CUDA Toolkit: v10.2 / v11.0 / v11.1 / v11.2 / v11.3 / v11.4 / v11.5 / v11.6 / v11.7 / v11.8 / v12.0
  - If you have multiple versions of CUDA Toolkit installed, CuPy will automatically choose one of the CUDA installations. See Working with Custom CUDA Installation for details.
  - This requirement is optional if you install CuPy from conda-forge. However, you still need to have a
    compatible driver installed for your GPU. See <u>Installing CuPy from Conda-Forge</u> for details.
- Python: v3.7.0+ / v3.8.0+ / v3.9.0+ / v3.10.0+ / v3.11.0+

#### INSTALANDO CUPY EN CONDA

- Creamos un ambiente en conda:
  - conda create -n env\_cupy\_python38 python=3.8
- Entramos al ambiente:
  - conda activate env\_cupy\_python38
- Instalamos Numpy:
  - conda install -c anaconda numpy
- Instalamos Scipy:
  - conda install -c anaconda scipy
- Instalamos cupy con cudatoolkit=11.2
  - conda install -c conda-forge cupy cudatoolkit=11.2

De esta forma queda instalado cupy-11.5.0 y cudatoolkit-11.2.2

## EJEMPLO-1

- Abrir VStudio Code
  - Abrir Carpeta
  - Crear archivo .py

Antes de ejecutar el programa hay que seleccionar el ambiente que creamos

```
Selected Interpreter: D:\libraries\anaconda3\envs\env_cupy_pyth

+ Enter interpreter path...

Use Python from `python.defaultInterpreterPath` setting D:\li

* Python 3.9.12 64-bit ~\AppData\Local\Programs\Python\Python.?

Python 3.9.13 ('env_obj_metrics') D:\libraries\anaconda3\envs\env_c

Python 3.9.7 D:\libraries\Intel\oneAPI\intelpython\python3.9\python.6

Python 3.9.7 D:\libraries\Intel\oneAPI\intelpython\python3.9\envs\20%

Python 3.9.7 ('base') D:\libraries\anaconda3\python.exe

Python 3.8.16 ('env_cupy_python38') D:\libraries\anaconda3\envs\env_py

Python 2.7.18 ('env_python27_cv24') D:\libraries\anaconda3\envs\env_py
```

```
Example-1.py X
Example-1.py > ...
       import numpy as np
       import cupy as cp
   3
       #Declaramos un arreglo en la CPU
  4
  5
       x_{cpu=np.array([1,2,3])}
   6
       #Declaramos un arreglo en la GPU
       x_gpu=cp.array([1,2,3])
   8
   9
 10
       #Calculamos la norma L2 en la CPU
 11
       norm_L2_x_cpu=np.linalg.norm(x_cpu)
 12
 13
       #Calculamos la norma L2 en la GPU
 14
       norm L2 x GPU=cp.linalg.norm(x gpu)
 15
 16
       #Mostrar resultados
 17
       print(norm L2 x cpu)
 18
       print(norm_L2_x_GPU)
```

#### ELEGIR GPU PARA EL PROCESAMIENTO

- CuPy ejecuta el código en la GPU que se encuentre activa, la cual es generalmente la GPU con índice cero
- Si contamos con dos GPUs, entonces es posible enviar procesamiento a la otra GPU de la siguiente manera:

```
>>> with cp.cuda.Device(1):
... x_on_gpu1 = cp.array([1, 2, 3, 4, 5])
>>> x_on_gpu0 = cp.array([1, 2, 3, 4, 5])
```

```
20
      with cp.cuda.Device(0):
           y gpu = cp.array([1, 2, 3, 4, 5])
 21
 22
      print(y gpu.device)
 23
 24
      with cp.cuda.Device(1):
           z_{gpu} = cp.array([1, 2, 3, 4, 5])
 25
 26
      print(z gpu.device)
                                                                           | Python + ∨ | □ | 血 ··· へ × |
PROBLEMS
          OUTPUT
                   DEBUG CONSOLE
                                   TERMINAL
3.7416573867739413
3.7416573867739413
<CUDA Device 0>
Traceback (most recent call last):
  File "d:/fcoj23/CIMAT MERIDA/Docencia/cimat/ComputoParalelo/ejemplos/cupy/basicExamples/Example-1.py",
 line 24, in <module>
    with cp.cuda.Device(1):
  File "cupy\cuda\device.pyx", line 184, in cupy.cuda.device.Device. enter
  File "cupy_backends\cuda\api\runtime.pyx", line 374, in cupy_backends.cuda.api.runtime.setDevice
  File "cupy_backends\cuda\api\runtime.pyx", line 143, in cupy_backends.cuda.api.runtime.check_status
cupy backends.cuda.api.runtime.CUDARuntimeError: cudaErrorInvalidDevice: invalid device ordinal
```

**Nota:** Cuando solo tenemos disponible una GPU, no es necesario indicar el .Device(), por default realizará las operaciones en el device con ID=0

#### TRANSFERENCIA DE DATOS

Mover arreglos de la CPU a la GPU y viceversa

```
import numpy as np
     import cupy as cp
     x_{cpu} = np.array([1, 2, 3])
     #Copiar datos desde la CPU a la GPU
     x_{gpu} = cp.asarray(x_{cpu})
     #Copiar datos desde la GPU a la CPU
     y_cpu = cp.asnumpy(x_gpu)
11
     #y_cpu = x_gpu.get() #También se puede
12
                           #usar el atributo get()
13
     #Mostrar resultados
     print(x cpu)
     print(x_gpu)
15
     print(y_cpu)
```

#### TRANSFERENCIA DE DATOS

```
18
     #cp.asarray y cp.asnumpy aceptan cualquier entrada (CPU/GPU)
     #cp.asarray devuelve un arreglo CuPy en el device
19
20
     #cp.asnumpy devuelve un arreglo Numpy en el host
21
     z_cpu=x_cpu+y_cpu
22
     #z_aux=x_gpu+y_cpu #No es posible
     #Podemos hacer lo siguiente
23
24
     z2_cpu=cp.asnumpy(x_gpu)+y_cpu
25
     #o esto
26
     z3 gpu=x gpu+cp.asarray(y cpu)
27
     print(z_cpu)
28
29
     print(z2_cpu)
     print(z3_gpu)
30
```

## FUNCIONES CUDA-KERNEL DEFINIDAS POR EL USUARIO

- Hay tres formas de definir CUDA-Kernels en CuPy:
  - CUDA-Kernel elemental (ElementwiseKernel)
  - CUDA-Kernel de reducción (ReductionKernel)
  - CUDA-Kernel crudo (RawKernel)

#### CUDA-KERNEL ELEMENTAL

- Se define con la clase *ElementwiseKernel*
- La instancia de esta clase define un CUDA-Kernel, el cual puede ser invocado por el método \_\_call\_\_
- Consiste en cuatro partes:
  - Lista de argumentos de entrada
  - Lista de argumentos de salida
  - Código del cuerpo del ciclo
  - Nombre del CUDA-Kernel

### EJEMPLO DE CUDA-KERNEL ELEMENTAL

```
import numpy as np
 2
     import cupy as cp
     #Creando una función CUDA-Kernel para evaluar las diferencias al cuadrado
 4
     squared diff = cp.ElementwiseKernel('float32 x, float32 y',
 5
                                          'float32 z'.
                                          'z = (x - y) * (x - y)',
                                          'squared diff')
 8
10
     x = cp.arange(10, dtype=np.float32).reshape(2, 5)
     y = cp.arange(5, dtype=np.float32)
11
12
13
     #z=squared_diff(x, y)
     #También se puede hacer esto
14
15
     z = cp.empty((2, 5), dtype=np.float32)
                                                    [[0. 1. 2. 3. 4.]
16
     squared diff(x, y,z)
                                                     [5. 6. 7. 8. 9.]]
17
                                                    [0. 1. 2. 3. 4.]
     print(x)
18
                                                    [[ 0. 0. 0. 0. 0.]
     print(y) -
19
                                                     [25. 25. 25. 25. 25.]]
     print(z) _
20
```

Nota: las variables n,i y nombres comenzando con \_ son reservados para uso interno

## EJEMPLO - TIPO DE DATO GENÉRICO

Note que se puede poner más de una línea de código en el cuerpo del ciclo.

Además se pueden poner más tipos de datos genéricos. Solo hay que tener cuidado al momento de usarlos

```
#g=squared_diff_super_generic(x, y) #Esto puede causar un problema...
#Ya que no se conoce el tipo de dato de g

g = cp.empty((2, 5), dtype=np.float32) #De esta otra forma se puede saber

squared_diff_super_generic(x, y,g) #el tipo de dato de g
```

### CUDA-KERNEL DE REDUCCIÓN

- Se define con la clase ReductionKernel
- Consiste en cuatro partes:
  - Expresión de mapeo: Utilizado para el pre-procesamiento de cada elemento a reducir
  - Expresión de la reducción: Operador para reducir los múltiples valores mapeados. Las variables especiales a y b se usan como operandos
  - Mapeo posterior a la reducción: Se utiliza para transformar los valores reducidos resultantes. La variable especial *a* se utiliza como entrada. La salida debe escribirse en el parámetro de salida.
  - Valor de indentidad: Es el valor inicial de la reducción

## EJEMPLO: NORMA L2 DE UN ARREGLO A LO LARGO DE UN EJE

```
import numpy as np
     import cupy as cp
     12norm_kernel = cp.ReductionKernel('T x', # Entrada
 4
 5
                                          'T y', # Salida
                                          'x * x', # 1- Mapeo
 6
                                          'a + b', # 2- Reducción
                                          'y = sqrt(a)', # 3- Mapeo posterior
 8
                                          '0', # 4- Valor inicial
10
                                          'l2norm' # Nombre del Kernel
11
12
13
     x = cp.arange(10, dtype=np.float32).reshape(2, 5)
14
     y=12norm kernel(x, axis=0)
15
16
     print(x)
     print(y)
```

#### CUDA-KERNEL CRUDO

- Se define con la clase RawKernel
- Con esta clase se puede definir una función Kernel de CUDA desde su código crudo en C
- De esta forma se tiene el control del tamaño de la malla, del bloque, la memoria compartida y el stream

## EJEMPLO: SUMA DE VECTORES USANDO CUDA-KERNEL CRUDO

```
import numpy as np
 2
     import cupy as cp
     VectorAdd_kernel_cp = cp.RawKernel(r'''
4
         extern "C" global
         void VectorAdd_kernel(const float* x1_d, const float* x2_d, float* y_d) {
             int tid = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
             y d[tid] = x1 d[tid] + x2 d[tid];
8
9
10
         ''', 'VectorAdd kernel')
     x1_d = cp.arange(25, dtype=cp.float32).reshape(5, 5)
11
12
     x2_d = cp.arange(25, dtype=cp.float32).reshape(5, 5)
13
     y_d = cp.zeros((5, 5), dtype=cp.float32)
14
     VectorAdd_kernel_cp((5,), (5,), (x1_d, x2_d, y_d)) # grid, block and arguments
15
                                         # Notar que tanto el grid como el block son 1D
     print(y_d)
16
```

### CORRESPONDENCIA DE TIPOS DE DATOS

CuPy/NumPy type	Corresponding kernel types	itemsize (bytes)
bool	bool	1
int8	char, signed char	1
int16	short, signed short	2
int32	int, signed int	4
int64	long long, signed long long	8
uint8	unsigned char	1
uint16	unsigned short	2
uint32	unsigned int	4
uint64	unsigned long long	8
float16	half	2
float32	float	4
float64	double	8
complex64	float2, cuFloatComplex, complex <float></float>	8
complex128	double2, cuDoubleComplex, complex <double></double>	16

# EJEMPO: SUMA Y MULTIPLICACIÓN USANDO UN MODULO

```
import numpy as np
     import cupy as cp
     loaded from source = r'''
     extern "C"{
         __global__ void test_sum(const float* x1_d, const float* x2_d, float* y_d,unsigned int N){
             unsigned int tid = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
             if (tid < N){
 8
                 y_d[tid] = x1_d[tid] + x2_d[tid];
10
11
12
           global void test mult(const float* x1 d, const float* x2 d, float* y d,unsigned int N){
             unsigned int tid = blockDim.x * blockIdx.x + threadIdx.x;
13
             if (tid < N){
14
15
                 y_d[tid] = x1_d[tid] * x2_d[tid];
16
17
18
```

# EJEMPO: SUMA Y MULTIPLICACIÓN USANDO UN MODULO

```
module = cp.RawModule(code=loaded_from_source)
19
     ker_sum = module.get_function('test_sum')
20
    ker_mult = module.get_function('test_mult')
21
22
    N = 10
    x1_d = cp.arange(N**2, dtype=cp.float32).reshape(N, N)
23
     x2_d = cp.ones((N, N), dtype=cp.float32)
24
25
     y_d = cp.zeros((N, N), dtype=cp.float32)
     z_d = cp.zeros((N, N), dtype=cp.float32)
26
     ker_sum((N_1), (N_1), (x1_d, x2_d, y_d, N**2))
27
     ker_{mult}((N,), (N,), (x1_d, x2_d, z_d, N**2))
28
    print(y_d)
29
    print(z_d)
30
```

## GRACIAS POR SU ATENCIÓN

Francisco J. Hernandez-Lopez

fcoj23@cimat.mx

WebPage:

www.cimat.mx/~fcoj23

