Experiencias con Python y CUDA en Computación de Altas Prestaciones

Sergio Armas Lionel Mena Alejandro Samarín Vicente Blanco¹ Alberto Morales Francisco Almeida

¹Departamento de Estadística, I.O. y Computación Universidad de La Laguna

XXII Jornadas de Paralelismo 7, 8 y 9 de septiembre 2011 La Laguna (Tenerife)

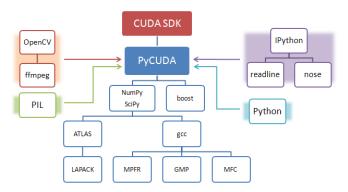


- Introducción
- Computación con Python y CUDA
 - PyCUDA
 - PyCUBLAS
- Caso práctico: Detección de movimiento
 - Algoritmo
 - Implementación
- 4 Conclusiones

Introducción

- CUDA es una estructura de programación paralela desarrollada por NVIDIA.
 - Emplea una variación de C como lingua franca.
 - Diversos programadores, ajenos a NVIDIA, han creado wrappers en Java, Perl...
- Python es un lenguaje interpretado de muy alto nivel.
 - Su uso está en auge.
 - Librerías NumPy/SciPy.
- PyCUDA es un wrapper de Python para CUDA desarrollado por Andreas Klöckner.

- Introducción
- Computación con Python y CUDA
 - PyCUDA
 - PyCUBLAS
- Caso práctico: Detección de movimiento
 - Algoritmo
 - Implementación
- Conclusiones



Un posible esquema de dependencias de PyCUDA



Flujo de ejecución de PyCUDA:

Inclusión de las librerías necesarias.

```
import pycuda.autoinit
import pycuda.driver as cuda
from pycuda.compiler import SourceModule
```

Carga de los datos en memoria.

```
import numpy
a = numpy.random.rand(4, 4).astype(numpy.float32)
```

Reserva de espacio en el dispositivo.

```
a_gpu = cuda.mem_alloc(a.nbytes)
```

Transferencia de datos al dispositivo.

```
cuda.memcpy_htod(a_gpu, a)
```

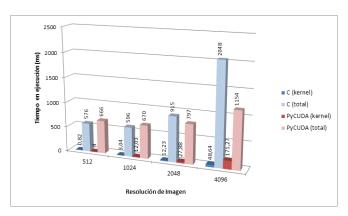
Ejecución del kernel.

```
func = mod.get_function("kernel_name")
func(a_gpu, block=(4, 4, 1))
```

Transferencia al host.

```
a_doubled = numpy.empty_like(a)
cuda.memcoy_dtoh(a_doubled, a_gpu)
```

- Alto nivel de abstracción.
- Hasta ahora, la mayoría de los dispositivos solo soportaban precisión simple.
- Python (lenguaje interpretado) + PyCUDA (wrapper) inducen un cierto overhead respecto a la ejecución nativa en C.



Comparativa entre C y Python sobre un filtro de convolución



- Introducción
- Computación con Python y CUDA
 - PyCUDA
 - PyCUBLAS
- 3 Caso práctico: Detección de movimiento
 - Algoritmo
 - Implementación
- Conclusiones

- BLAS (Basic Linear Algebra Subprograms) es una interfaz estándar publicada en 1979.
- Numerosos fabricantes de hardware han creado versiones altamente optimizadas.
- CUBLAS es la implementación incluida por NVIDIA en el SDK de CUDA.
- PyCUBLAS es un wrapper de Python para CUBLAS desarrollado por Derek Anderson.

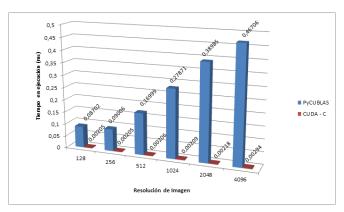
Ejemplo de multiplicación de matrices con PyCUBLAS:

```
import numpy as np
from pycublas import CUBLASMatrix

a = np.random.randn(width,length).astype(np.float32)
b = np.random.randn(width,length).astype(np.float32)

a = CUBLASMatrix(np.mat(a))
b = CUBLASMatrix(np.mat(b))

c = a * b
```



Comparativa entre CUDA C y PyCUBLAS sobre la multiplicación de matrices cuadradas



- Introducción
- Computación con Python y CUDA
 - PyCUDA
 - PyCUBLAS
- 3 Caso práctico: Detección de movimiento
 - Algoritmo
 - Implementación
- Conclusiones

- O Conversión a escala de grises de las 2 imágenes.
- Aplicación del filtro de diferencia a las 2 imágenes.
- Aplicación del filtro Threshold.
- Aplicación del filtro de Erosión.
- Mezcla en el canal R de la imagen original con la imagen resultado de los filtros.







Imagen 2 – Frame 2

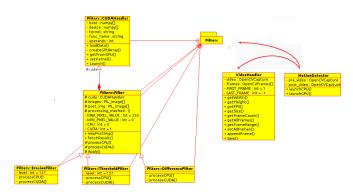
Extracto de dos frames consecutivos del vídeo de trabajo



Aplicación del algoritmo paso a paso



- Introducción
- Computación con Python y CUDA
 - PyCUDA
 - PyCUBLAS
- 3 Caso práctico: Detección de movimiento
 - Algoritmo
 - Implementación
- Conclusiones



Jerarquía de clases del detector de movimiento

CUDAHandler: Abstracción de la comunicación con la GPU.

VideoHandler: Abstracción de la manipulación de vídeo.

Filter: Interfaz común de la que heredan los filtros.

MotionDetector: Dirección del proceso de detección.

Ejemplo: Aplicación del filtro de diferencia

```
cuda.loadData(input=self.images, output=self.post_img)
from Kernels.difference_kernel import diffkernel
cuda.setKernel(diffkernel)
cuda.Launch((32, 32, 1))
```

Conclusiones

- Implementación sencilla para problemas complejos.
- Menor curva de aprendizaje.
- El overhead inherente al uso de wrappers y lenguajes interpretados disminuye conforme aumenta el tamaño del problema.
- Ideal para investigadores con necesidad de cálculo masivo paralelo.

Bibliografía destacada I

Andreas Klöckner et ál.

PyCUDA: GPU run-time code generation for high-performance computing

arXiv:0911.3456v2

Derek Anderson

PyCUBLAS - Easy Python/NumPy/CUDA/CUBLAS integration

http://kered.org

Zhiyi Yang, Yating Zhu, Yong Pu Parallel image processing based on CUDA CSSE (3). 2008 pp. 198-201, IEEE Computer Society



Preguntas



Gracias por su atención