#### Tecnologías Paralelas

# Operaciones de Comunicación Colectivas con NCCL sobre Sistemas Multi-GPU

#### Murilo Boratto

# Índice

1.	Resumen	1
2.	Operaciones de Comunicación Colectivas	1
	2.1. Difusión	2
	2.2. Reducción	3
	2.3. Recogida	5
	2.4. Reducción y Reparto	8
	2.5. Comunicaciones Punto a Punto (P2P)	10
3.		11
	3.1. Calculo del Número PI mediante la Integral de Riemann	11
	3.2. Multi-Reducción en Sistemas GPUs	12
	3.3. Reunión de los Elementos de un Vector	12

## 1. Resumen

En la mayoría de aplicaciones paralelas es necesario realizar operaciones de comunicación donde se involucran múltiples recursos computacionales. Estas operaciones de comunicación podrían implementarse mediante operaciones punto a punto. Sin embargo, esta aproximación no es muy eficiente para el programador y para las prestaciones de las aplicaciones paralelas. MPI [4] dispone de un conjunto de rutinas bastante eficientes que realizan operaciones colectivas con el objetivo de aprovechar mejor los recursos computacionales concurrentes. A partir de esto surgen rutinas similares para sistemas multi-GPU, por ejemplo: NCCL (NVIDIA Collective Communications Library) [2]. Luego, en esta sección se abordará la manipulación de estas rutinas para entornos multi-GPU, siempre comparando con el estándar MPI, mostrando las diferencias y similitudes entre los dos entornos computacionales de ejecución.

# 2. Operaciones de Comunicación Colectivas

Una de las principales características del uso de estos tipos de operaciones es que las comunicaciones son simétricas y asíncronas. Se dice simétrica porque todos los recursos involucrados ejecutan las mismas funciones con parámetros muy similares. La comunicación es asíncrona porque todos los recursos involucrados

no deben esperar a que todos los demás finalicen para continuar la ejecución. Las operaciones colectivas constituyen patrones de comunicación que afectan a todos los recursos computacionales de un grupo de ejecución (comm). A continuación se describen los aspectos de operaciones colectivas utilizando sistemas multiprocesadores y multi-GPU.

#### 2.1. Difusión

La Difusión, o simplemente Broadcast, es una operación colectiva donde un recurso computacional envía la misma información a todos los otros elementos de un grupo de ejecución. En *NCCL* la función responsable que realiza esta operación es ncclBcast, siendo prácticamente equivalente a la función MPI\_Bcast de MPI.

La tabla anterior muestra el esquema comparativo de funcionamiento de las funciones ncclBcast y MPI\_Bcast. Las dos funciones son prácticamente idénticas. Las dos deben ser invocadas por todos los recursos del comunicador comm con el mismo parámetro root. Las funciones envían la información almacenada en buffer para el recurso root a todos del grupo de ejecución. Los parámetros count y datatype tienen, respectivamente, las funciones de especificar la cantidad de memoria que debe enviar el recurso root a los demás, y el espacio que estos deben reservar para almacenar el mensaje recibido. Lo único diferente es el último parámetro llamado stream, el cual representa el formato de envío entre las GPUs, donde se sostienen las estructuras de los operadores a través de espacios de memoria de tamaño variable del buffer de envío.

Se puede comparar la operación colectiva de Difusión utilizando MPI con la función MPI\_Bcast. Esta función permite difundir una información a todos los procesos de una aplicación MPI, a partir del proceso de rango 0. Puesto que la información a difundir se halla almacenada en posiciones no consecutivas de memoria, es necesario invocar el número de procesos inicializados en la función de Difusión. Es importante destacar que todos los procesos invocan la función con los mismos parámetros (count, datatype, root y comm), pudiendo ser distinto en cada proceso el valor del puntero a la información (data). Hay que recordar que para compilar programas MPI, debemos incluir la opción de compilación adecuada, como:

```
$ mpicxx mpiCode.c -o object_mpi
```

Para ejecutar un programa con MPI con varios recursos computacionales, se puede utilizar el siguiente ejemplo con 4 procesos:

```
$ mpirun -np 4 ./object_mpi
```

Seguidamente se muestra el código con la misma funcionalidad utilizando la función ncclBcast. Esta función permite difundir una información para múltiples GPUs que estuvieran sobre el mismo grupo de ejecución, que sigue el esquema de la Figura 1.

Para compilar programas NCCL, debemos incluir la opción de compilación adecuada, como:

```
$ nvcc ncclCode.cu -o object_nccl -lnccl
```

Para ejecutar un programa con NCCL con varias GPUs, puede usar el siguiente ejemplo:

```
$ ./object_nccl
```

**Algoritmo 1** Parte del código que implementa una operación de Difusión entre multiprocesadores utilizando MPI. El código copia un vector de 8 posiciones a todos los recursos computacionales del grupo, a partir del recurso 0, multiplicando cada elemento por 2 a su final.

```
int main(int argc, char **argv){
  int i, rank, data_size = 8;
  int *data = (int*) malloc(data_size * sizeof(int));

MPI_Init (&argc, &argv);
  MPI_Comm_rank (MPI_COMM_WORLD, &rank);

if(rank == 0){
    for(int i = 0; i < data_size; i++)
        data[i] = 1;
}

MPI_Bcast(data, data_size, MPI_INT, 0, MPI_COMM_WORLD);

for(int i = 0; i < data_size; i++)
    data[i] *= 2;

MPI_Finalize();
...</pre>
```

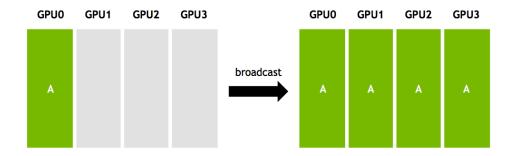


Figura 1: Esquema de funcionamiento de una Difusión en el grupo comm, con 4 recursos. El recurso root es el que tiene el rango 0.

#### 2.2. Reducción

Una operación de Reducción o Reduce es una operación donde cada recurso computacional involucrado contribuye con un operando para realizar el cálculo global de una operación asociativa y conmutativa (por ejemplo: máximo, mínimo, suma, producto, etc.). En *NCCL* la función responsable que realiza esta operación es ncclReduce, siendo equivalente a la función MPI\_Reduce de MPI.

**Algoritmo 2** Parte del código que implementa una operación de Difusión entre múltiples GPUs utilizando *NCCL*. La funcionalidad de este código es similar al anterior.

```
__global__ void kernel(int *a)
 int index = threadIdx.x;
 a[index] *= 2;
int main(int argc, char **argv) {
 int data_size = 8, nGPUs = 0;
 int *data = (int*) malloc(data_size * sizeof(int));
 int **d_data = (int**)malloc(nGPUs * sizeof(int*));
  cudaGetDeviceCount(&nGPUs);
  int *DeviceList = (int *) malloc ( nGPUs * sizeof(int));
 for(int i = 0; i < nGPUs; i++)</pre>
     DeviceList[i] = i;
 ncclComm_t* comms = (ncclComm_t*) malloc(sizeof(ncclComm_t) * nGPUs);
  cudaStream_t* s = (cudaStream_t*)malloc(sizeof(cudaStream_t)* nGPUs);
 ncclCommInitAll(comms, nGPUs, DeviceList);
 for(int i = 0; i < data_size; i++)</pre>
     data[i] = 1;
 for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {
      cudaSetDevice(DeviceList[g]);
      cudaStreamCreate(&s[g]);
      cudaMalloc(&d_data[g], data_size * sizeof(int));
     if(g == 0)
         cudaMemcpy(d_data[g], data, data_size * sizeof(int), cudaMemcpyHostToDevice);
 }
 ncclGroupStart();
          for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {</pre>
              cudaSetDevice(DeviceList[g]);
               ncclBcast(d_data[g], data_size, ncclInt, 0, comms[g], s[g]);
          }
 ncclGroupEnd();
 for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {
     cudaSetDevice(DeviceList[g]);
          kernel <<< 1 , data_size >>> (d_data[g]);
      cudaThreadSynchronize();
 }
```

```
ncclReduce(const void* sendbuff,
                                             MPI_Reduce(void* sendbuff,
           void* recvbuff,
                                                         void* recvbuff,
           size_t count,
                                                         int count,
           ncclDataType_t datatype,
                                                         MPI_Datatype datatype,
           ncclRedOp_t op,
                                                         MPI_Op op,
           int root,
                                                         int root,
           ncclComm_t comm,
                                                         MPI_Comm comm
           cudaStream_t stream
          );
```

La tabla anterior muestra el esquema comparativo de funcionamiento de las funciones ncclReduce y MPI\_Reduce. De la misma forma que antes, las dos funciones son idénticas. En la operación de Reducción el operador se aplica sobre los datos ubicados en el buffer de envío (sendbuff) de cada recurso computacional. El resultado de esta función se difunde de vuelta a todos los recursos en el buffer de recepción (recvbuff). Los parámetros count y datatype otra vez especifican la cantidad de memoria que debe enviar el recurso root a los demás, y el espacio que éstos deben reservar para almacenar el mensaje recibido. Y de nuevo la diferencia se encuentra en el último parámetro llamado stream, lo cual representa el formato del buffer de envío entre las GPUs.

Para mostrar un ejemplo de uso de las funciones de reducción se utilizará el ejemplo del producto escalar de vectores. El código realizará el producto escalar [1] de dos vectores x e y distribuidos tal como se muestra a continuación. En primer lugar, se calcula el resultado parcial (x\*y), y después se realiza la operación de reducción. Después de la operación de reducción, el resultado final se almacenará en el recurso de origen, llamado recurso 0. Esta operación de reducción se realiza en NCCL mediante la función ncclReduce en sistemas multi-GPU (Figura 2).

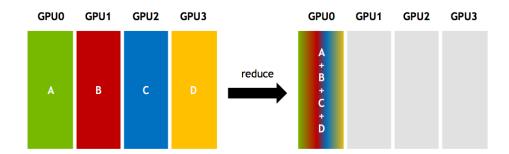


Figura 2: Esquema de funcionamiento de una Reducción en el grupo comm, con 4 recursos.

Fragmento de código en el que se utiliza la función MPI\_Reduce. Esta función permite la reducción del producto vectores en sistemas multiprocesadores utilizando MPI.

A continuación se muestra un ejemplo de código en el que se utiliza la función ncclReduce. Esta función permite la reducción del producto vectores en multi-GPU utilizando NCCL.

#### 2.3. Recogida

Una operación de Recogida o Gather, es una operación colectiva donde un recurso computacional recoge información a partir de un conjunto de recursos. Desde este punto de vista, la operación de Recogida es la inversa de la operación de Reparto [3]. La diferencia con respecto de esta última reside en que no se realiza una combinación de los datos por parte del recurso receptor, únicamente se almacenan. La sintaxis de la rutina de Recogida es la función ncclAllGather que está relacionada con el concepto de Multi-Recogida,

Algoritmo 3 Parte del código que implementa una operación de Reducción entre multiprocesadores utilizando MPI. El código copia un vector de 4 posiciones a todos los recursos computacionales del grupo, a partir del recurso 0, calculando el producto escalar de los vectores x y y, distribuido por bloques de elementos equitativamente entre p partes.

```
int main(int argc, char **argv) {
  int int data_size = 4, rank, size;
  double result = 0, result_f;
  double *x = (double*) malloc(data_size * sizeof(double));
  double *y = (double*) malloc(data_size * sizeof(double));

MPI_Init (&argc, &argv);
MPI_Comm_rank (MPI_COMM_WORLD, &rank);
MPI_Comm_size (MPI_COMM_WORLD, &size);

for(int i = 0; i < data_size; i++) {
    x[i] = 1; y[i] = 2;
    result = result + x[i] * y[i];
}

MPI_Reduce(&result, &result_f, 1, MPI_DOUBLE, MPI_SUM, 0, MPI_COMM_WORLD);
MPI_Finalize();
...</pre>
```

Algoritmo 4 Parte del código que implementa una operación de Reducción entre múltiples GPUs utilizando NCCL. Las funcionalidades de este código es similar al anterior.

```
ncclGroupStart();

for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {
    cudaSetDevice(DeviceList[g]);
    ncclReduce(x_d_data[g], Sx_d_data[g], data_size, ncclDouble, ncclSum, 0, comms[g], s[g]);
    ncclReduce(y_d_data[g], Sy_d_data[g], data_size, ncclDouble, ncclSum, 0, comms[g], s[g]);
}

ncclGroupEnd();

for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {
    cudaSetDevice(DeviceList[g]);
    Dev_dot <<< 1, data_size >>> (Sy_d_data[g], Sx_d_data[g], data_size);
    cudaThreadSynchronize();
}
....
```

ya que una invocación a la rutina equivale a la realización de p llamadas a la operación de Recogida, en la que cada vez actúa como root un recurso computacional diferente (Figura 3).

Todos los procesos del comunicador comm envían el contenido sendbuff al proceso con rango root. El proceso root concatena todos los datos recibidos ordenados por el rango del emisor, a partir de posición apuntada por recvbuff. Es decir, los datos del proceso con rango 0 son almacenados antes que los del recurso 1, y así sucesivamente. Los argumentos de recepción (recvdbuff, recvcount, recvtype), solo tienen significado para el recurso root en MPI. En NCCL estas informaciones están implícitas en los argumentos de la función.

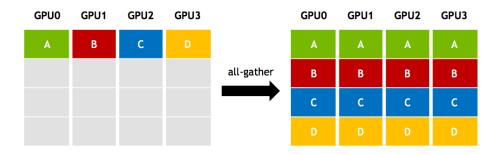


Figura 3: Esquema de funcionamiento de una Multi-Recogida en el grupo comm, con 4 recursos.

Se presenta a continuación la parte del código en el que se utiliza la función MPI\_Allgather. Esta función permite múltiplas recogida en sistemas multiprocesadores utilizando MPI.

Algoritmo 5 Parte del código que implementa una operación de Multi-Recogida entre multiprocesadores utilizando MPI. El código copia un vector de 4 posiciones con el contenido de los identificadores de cada recurso del grupo a todos del grupo.

```
int main( int argc, char **argv) {
   int isend, rank, size;
   int *irecv = (int *) calloc (4, sizeof(int));

   MPI_Init( &argc, &argv );
   MPI_Comm_rank( MPI_COMM_WORLD, &rank );
   MPI_Comm_size( MPI_COMM_WORLD, &size );

switch(rank) {
   case 0 : isend = rank + 10; break;
   case 1 : isend = rank + 19; break;
   case 2 : isend = rank + 28; break;
   case 3 : isend = rank + 37; break;
}

MPI_Allgather(&isend, 1, MPI_INT, irecv, 1, MPI_INT, MPI_COMM_WORLD);

MPI_Finalize();
...
```

Algoritmo 6 Parte del código que implementa una operación de Multi-Recogida entre múltiples GPUs utilizando NCCL. La funcionalidad de este código es similar al anterior.

```
...
   ncclGroupStart();
   for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {
        cudaSetDevice(g);
        ncclAllGather(sendbuff[g] + g, recvbuff[g], sendcount, ncclFloat, comms[g], s[g]);
   }
   ncclGroupEnd();
...</pre>
```

# 2.4. Reducción y Reparto

La operación de Reducción y Reparto, o ReduceScatter, es una operación colectiva presente en NCCL que mezcla dos operaciones en una. La operación Reducción y Reparto realiza la misma operación que la operación de Reducción, excepto que el resultado se reparte a bloques iguales entre el rango de recursos computacionales, y para cada recurso se obtiene una parte de los datos en función de su índice.

El proceso root concatena todos los datos recibidos ordenados por rango del emisor, a partir de la posición apuntada por recvbuff. A partir de la posición apuntada por recvbuff, el proceso root concatena todos los datos recibidos ordenados por el rango del receptor. Es decir, los datos parciales de las filas de todos recursos computacionales son almacenados de forma reducida en los recursos de destino (Figura 4).

GPU0	GPU1	GPU2	GPU3		GPU0	GPU1	GPU2	GPU3
Α0	В0	CO	D0	reduce- scatter	A0+B0+ C0+D0	A1+B1+ C1+D1	A2+B2+ C2+D2	A3+B3+ C3+D3
A1	B1	C1	D1					
A2	B2	C2	D2					
А3	В3	С3	D3					

Figura 4: Esquema de funcionamiento de una operación del Reducción y Reparto en el grupo comm, con 4 recursos.

Se presenta a continuación la parte del código en el que se utiliza la función ncclReduceScatter. Esta función permite la Reducción y Reparto en sistemas multi-GPU utilizando NCCL.

Algoritmo 7 Parte de código que implementa una operación de Reducción y Reparto entre múltiples GPUs utilizando NCCL.

```
ncclGroupStart();
for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {
  cudaSetDevice(g);
  ncclReduceScatter(sendbuff[g], recvbuff[g], recvcount, ncclFloat, ncclSum, comms[g], s[g]);
}
ncclGroupEnd();
for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {
  cudaSetDevice(g);
  Dev_print <<< 1, size >>> (recvbuff[g]);
  cudaThreadSynchronize();
}
....
```

## 2.5. Comunicaciones Punto a Punto (P2P)

La comunicación punto a punto se puede utilizar para expresar cualquier patrón de comunicación entre varias GPU. Cualquier comunicación entre pares necesita dos llamadas: una llamada para enviar el mensaje (ncclSend) y la otra para recibirlo (ncclRecv), y cada mensaje debe tener el mismo recuento y tipificación del dato. Se pueden combinar varias llamadas a ncclSend y ncclRecv con ncclGroupStart y ncclGroupEnd para formar patrones de comunicación más complejos, es decir, la semántica de NCCL permite todas las variantes con diferentes tamaños y tipos de datos y buffers, por clasificación, por ejemplo: difusiones, reuniones o comunicación entre vecinos en espacios N-dimensionales. La sintaxis de las rutinas ncclSend y ncclRecv se muestra a continuación, en comparación con sus respectivos acrónimos en MPI.

```
ncclSend(const void* sendbuff,
                                                MPI_Send(void* sendbuff,
                size_t sendcount,
                                                               int sendcount,
                ncclDataType_t datatype,
                                                               MPI_Datatype sendtype,
                int peer,
                                                               int peer,
                ncclComm_t comm,
                                                               int tag,
                cudaStream t stream
                                                               MPI Comm comm.
               );
                                                               MPI_Status status
ncclRecv(const void* recvbuff,
                                                MPI_Recv(void* recvbuff,
                size_t recvcount,
                                                               int recvcount,
                ncclDataType_t datatype,
                                                               MPI_Datatype recvtype,
                                                               int peer,
                int peer,
                ncclComm_t comm,
                                                               int tag,
                cudaStream_t stream
                                                               MPI_Comm comm,
               );
                                                               MPI_Status status
                                                               );
```

Las comunicaciones punto a punto dentro de un dominio serán asimétricas y blocantes hasta que se complete la llamada del grupo, pero las llamadas dentro de un grupo pueden progresar de forma independiente, por lo que nunca deben bloquearse entre sí. De manera análoga a MPI, una operación punto a punto se puede expresar de la siguiente manera:

Algoritmo 8 Trecho de código que implementa uma operação de comunicação ponto a ponto utilizando ncclSend e ncclRecv entre múltiplas GPUs utilizando NCCL.

```
ncclGroupStart();

for(g = 0; g < nGPUs; g++) {
  ncclSend(sendbuff[0], size, ncclInt, g, comms[g], s[g]);
  ncclRecv(recvbuff[g], size, ncclInt, g, comms[g], s[g]);
}

ncclGroupEnd();
...</pre>
```

# 3. Ejercicios Propuestos

# 3.1. Calculo del Número PI mediante la Integral de Riemann

A partir del código MPI a continuación escriba un programa paralelo utilizando NCCL que haga uso de funciones de comunicación colectivas de Difusión y Reducción para el cálculo del número PI mediante la Integración de la función  $1/(1+x^2)$ , donde la integral se aproxima mediante la Suma de Riemann.

```
int main(int argc, char **argv) {
  int master = 0, size, myrank, npoints, npointslocal, i;
  double delta, add, addlocal, x;
 MPI_Init( &argc, &argv );
 MPI_Comm_size( MPI_COMM_WORLD, &size );
 MPI_Comm_rank( MPI_COMM_WORLD, &myrank );
 if (myrank == master ){
   printf("Numbers of divide points:");
    scanf("%ld", &npoints);
 MPI_Bcast( &npoints, 1, MPI_INT, master, MPI_COMM_WORLD);
  delta = 1.0/((double) npoints);
 npointslocal = npoints/size;
 printf(" ========= %ld %ld %ld \n", myrank, npoints, npointslocal);
  addlocal = 0;
  x = myrank * npointslocal * delta;
 for (i = 1; i <= npointslocal; ++i){</pre>
    addlocal = addlocal + 1.0/(1+x*x);
    x = x + delta;
 }
 MPI_Reduce( &addlocal, &add, 1, MPI_DOUBLE, MPI_SUM, master, MPI_COMM_WORLD );
 if (myrank == master){
     add = 4.0 * delta * add;
    printf("\nPi = %20.16lf\n", add);
  MPI_Finalize();
```

#### 3.2. Multi-Reducción en Sistemas GPUs

A partir de la definición de la función ncclAllReduce escriba una aplicación paralelo utilizando NCCL que haga uso de la función de comunicación colectiva de Multi-Reducción.

#### 3.3. Reunión de los Elementos de un Vector

Construya una aplicación paralela para sistemas multi-GPU que realice un producto matriz por vector (y = Ax) utilizando una distribución de datos donde la matriz A y el vector resultado y se hallan distribuidos por bloques de filas de tamaño b, y el vector x se difunda en su totalidad a todos los recursos computacionales. Una vez realizados los productos parciales, el recurso computacional P\_i debe poseer únicamente el bloque y\_i de y. La forma más sencilla de realizar esta operación es mediante una Multi-Reunión del bloque almacenado en todos los recursos del grupo. Mas abajo se muestra la solución MPI de la Multi-Reunión de los n elementos del vector y distribuidos entre todos los recursos (y\_distr), sobre todos los recursos del grupo.

### Referencias

- [1] Dot Product: Available in: http://mathworld.wolfram.com/DotProduct.html
- $[2] \ \ NVIDIA \ Collective \ Communications \ Library: Available in: https://docs.nvidia.com/deeplearning/sdk/nccl-developer-guide/docs/index.html$
- [3] Thakur, R., Rabenseifner, R., Gropp, W.: Optimization of Collective Communication Operations in MPICH. International Journal High Performance Computing Applications 19(1), 49–66 (2005)
- [4] Vidal, A., Gómez, J.: Introducción a la programación en MPI. Universidad Politècnica de València, Servicio de Publicaciones (2000)