Tecnologias Paralelas

Operações de Comunicação Coletivas utilizando NCCL sobre Sistemas Multi-GPU

Murilo Boratto

Sumário

T	Resumo	1							
2	Operações de Comunicação Coletivas								
	2.1 Broadcast	2							
	2.2 Reduce	6							
	2.3 Gather	7							
	2.4 ReduceScatter	10							
	2.5 Comunicações Ponto a Ponto (P2P)	11							
3	Exercícios Propostos	13							
	3.1 Cálculo do Número PI através da Integral de Riemann	13							
	3.2 AllReduce em Sistemas GPUs	14							
	3.3 Produto Matriz-Vetor em multi-GPU	14							

1 Resumo

Na maioria das aplicações paralelas faz-se necessário realizar operações de comunicação envolvendo múltiplos recursos computacionais. Essas operações de comunicação podem ser implementadas por meio de operações ponto-a-ponto, entretanto, essa abordagem não é muito eficiente para o programador. Soluções paralelas e distribuídos baseadas em operações coletivas foram durante muito tempo a principal escolha para estas aplicações. O padrão MPI [4] possui um conjunto de rotinas bastante eficientes que realizam operações coletivas aproveitando melhor a capacidade de computação dos recursos computacionais disponíveis. Da mesma forma com o advento de novos recursos computacionais surgem rotinas similares para sistemas multi-GPU, por exemplo: NCCL (Biblioteca de Comunicações Coletivas da NVIDIA) [2]. Esta seção abordará a manipulação dessas rotinas para ambientes multi-GPU, sempre comparando com o padrão MPI, mostrando as diferenças e semelhanças entre os dois ambientes computacionais de execução.

2 Operações de Comunicação Coletivas

Uma das principais características do uso desses tipos de operações é que as comunicações podem ter simétrias e assincronias distintas, considerando fatores como emissão e recepção. Para as operações coletivas define-se a simétria como a característica que todos os recursos envolvidos tem de executar as mesmas funções com parâmetros muito semelhantes. Enquanto que, define-se a assíncronia como a característica inerente que todos os recursos envolvidos tem de não esperarem que os outros terminem para continuar a execução. Consirando que as operações coletivas são padrões de comunicação que afetam todos os recursos computacionais de um grupo de execução, conseguiu-se comparar os aspectos das operações coletivas usando sistemas multiprocessador e multi-GPU, os quais são descritos a seguir.

2.1 Broadcast

O Broadcast, ou simplesmente Difusão, é uma operação coletiva onde um recurso computacional envia as mesmas informações para todos os outros elementos de um grupo de execução. Em NCCL a função responsável que executa esta operação é ncclBcast, sendo praticamente equivalente à função MPI_Bcast do MPI.

O quadro acima mostra o esquema de estruturas comparativas das funções ncclBcast e MPI_Bcast. As duas funções são praticamente idênticas. Ambas devem ser invocados por todos os recursos do grupo de comunicadores comm. As funções enviam as informações armazenadas em buff do recurso root para todos os outros pertencentes ao grupo de execução. Os parâmetros count e datatype têm, respectivamente, as funções de especificar a quantidade de memória que o recurso root deve enviar para outros, e o espaço que eles devem reservar para armazenar a mensagem recebida. A única diferença entre as duas abordagens se encontra no último parâmetro chamado stream, o qual representa o formato de envio entre as GPUs, de forma que as estruturas do operador são mantidas através de espaços de memória de tamanho variável no buffer de envio.

Pode-se comparar a operação coletiva de Broadcast usando MPI com a função MPI_Bcast. Esta função permite disseminar informações para todos os processos de uma aplicação MPI, a partir do processo de identificador 0. Como a informação a ser transmitida é armazenada em posições de memória não consecutivas, é necessário invocar o número de processos inicializados na função. A função possuem os mesmos parâmetros (count, datatype, root e comm) que anteriormente. Para compilar o programas MPI, devemos incluir a opção de compilação apropriada, como:

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

Para executar um programa com MPI com múltiplos recursos computacionais (exemplo com 4 processos):

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

A seguir demonstra-se um código com a mesma funcionalidade utilizando a función ncclBcast. Esta função permite difundir uma informação para múltiplas GPUs que estiverem sobre o mesmo grupo de execução, o qual segue o esquema da Figura 1.

Algoritmo 1 Trecho de código que implementa uma operação de Broadcast entre multiprocesadores utilizando MPI. O código copia um vetor de 8 posições a todos os recursos computacionais do grupo comm, a partir do identificador 0, multiplicando cada elemento por 2 ao seu 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>
```

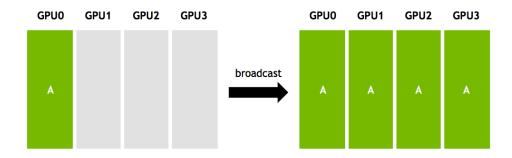


Figura 1: Esquema de funcionamento da operação de Broadcast no grupo comm, com 4 recursos. O recurso root é o que tem o identificador 0.

Para compilar programas NCCL, devemos incluir a opção de compilação adequada, como:

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

Para executar um programa com NCCL com várias GPUs, podemos utilizar o seguinte exemplo:

\$./object_nccl

Algoritmo 2 Trecho de código que implementa uma operação de Broadcast entre múltiplas GPUs utilizando NCCL. A função deste código é similar a 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*) malloc(data_size * sizeof(int));
 int *data
 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));
         cudaMemcpy(d_data[g], data, data_size * sizeof(int), cudaMemcpyHostToDevice);
 }
 ncclGroupStart();
         for(int g = 0; g < nGPUs; g++) {
             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();
 }
```

2.2 Reduce

Uma operação de Reduce ou Redução é uma operação onde cada recurso computacional envolvido contribui com um operando para realizar o cálculo global de uma operação associativa ou comutativa (por exemplo: máximo, mínimo, soma, produto, etc). Em *NCCL* a função responsável que executa esta operação é ncclReduce, sendo equivalente à função MPI_Reduce do MPI.

```
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,
                                                        MPI_Comm comm
           ncclComm_t comm,
           cudaStream_t stream
                                                       );
          );
```

O quadro acima mostra o esquema comparativo das funções ncclReduce e MPI_Reduce. Da mesma forma que antes, as duas funções são idênticas. Na operação de Reduce o operador é aplicado aos dados localizados no buffer de envio (sendbuff) de cada recurso computacional. O resultado dessa função é transmitido de volta para todos os recursos no buffer de recebimento (recbuff). Os parâmetros count e datatype especificam novamente a quantidade de memória que o recurso root deve enviar para outros, e o espaço que eles devem reservar para armazenar a mensagem recebida. E novamente a diferença está no último parâmetro chamado stream, que representa o formato do buffer de envío entre as GPUs.

Para mostrar um exemplo do uso das funções de Reduce, usaremos o exemplo do $produto\ escalar\ de$ vetores. O código fará com que o produto escalar [1] de dois vetores x e y distribuídos como mostrado a seguir. Primeiro, o resultado parcial (x*y) é calculado e, em seguida, a operação de Reduce é executada. Após a operação o resultado final será armazenado no recurso de origem, chamado recurso 0. Esta operação de redução é executada em NCCL pela função ncclReduce em sistemas multi-GPU (Figura 2).

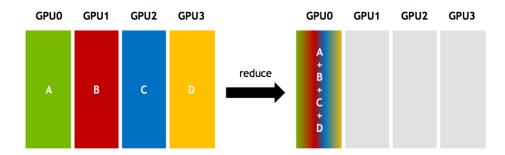


Figura 2: Esquema de funcionamento da operação de Reduce no grupo comm, com 4 recursos computacionais.

Trecho de código em que se utiliza a función MPI_Reduce. Esta função permite que a redução do produto vetores em sistemas multiprocesadores utilizando MPI.

A continuação mostra-se um exemplo de código em que se utiliza a função ncclReduce. Esta função permite a operação de redução do produto de vetores sob multi-GPU utilizando NCCL.

Algoritmo 3 Trecho de código que implementa uma operação de Reduce entre multiprocessadores utilizando MPI. O código copia um vetor de 4 posições a todos os recursos computacionales do grupo comm, e a partir do recurso 0, calcula-se o produto escalar dos vetores x e y, distribuídos equitativamente entre as 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 Trecho de código que implementa uma operação de redução entre múltiplas GPUs utilizando NCCL. As funcionalidades deste código são similares ao 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();
}
...
```

2.3 Gather

Uma operação de Gather ou Coleção, é uma operação coletiva onde um recurso computacional varre as informações a partir de un conjunto de recursos. Desde um ponto de vista, a operação de Gather é inversa

a operação de Scatter [3]. A diferença com respeito a esta última reside em uma combinação de dados por parte de um recurso receptor, o qual unicamente são armazenados. A sintaxe da função de Gather para GPUs corresponde ao comando ncclAllGather que está relacionado ao conceito de AllGather, que é uma invocação da rotina equivale a realização de p chamadas à operação de Gather, em que cada vez atua como root, isto é um recurso computacional diferente (Figura 3).

Todos os processos do comunicador comm enviam o conteúdo sendbuff ao processo com identificador root. O mesmo concatena todos os dados recebidos ordenados pelo identificador do emissor, a partir da posição apontada por recvbuff. Isso quer dizer, que os dados do processo com identificador 0 são armazenados antes que os recurso 1, e assim sucessivamente. Os argumentos de recepção (recvdbuff, recvcount, recvtype), somente tem significado para o recurso root em MPI. Em NCCL estas informação estão implícitas nos argumentos da função.

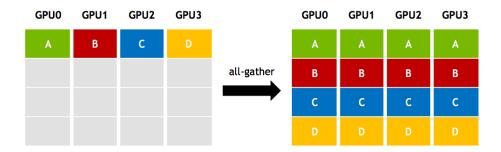


Figura 3: Esquema de funcionamento da função AllGather no grupo comm, com 4 recursos.

O trecho do código em que a função MPI_Allgather é usada é apresentada a seguir. Esta função permite AllGather em sistemas multiprocessadores usando MPI.

Algoritmo 5 Trecho de código que implementa uma operação de AllGather entre multiprocessadores utilizando MPI. O código copia um vetor de 4 posições com o conteúdo dos identificadores de cada recurso a todos do 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();
...
```

 $\textbf{Algoritmo 6} \ \text{Trecho de c\'odigo que implementa uma operaç\~ao de \verb|AllGather| entre m\'ultiplas GPUs utilizando $NCCL$. As funcionalidades deste c\'odigo s\~ao similares a 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 ReduceScatter

A operação de ReduceScatter, é uma operação coletiva presente em *NCCL* que mescla duas operações em uma. A operação de Reduce aplicada a operação de Scatter, a qual se aplica uma operação de redução distribuindo blocos operados entre os recursos computacionais tendo como base em seu índice identificador.

O processo root concatena todos os dados recebidos classificados pelo intervalo do remetente, começando da posição apontada por recbuff. A partir da posição apontada por recbbuff, o processo root concatena todos os dados recebidos ordenados pelo intervalo do receptor. Ou seja, os dados parciais das linhas de todos os recursos computacionais são armazenados de forma reduzida nos recursos de destino.

GPU0	GPU1	GPU2	GPU3		GPU0	GPU1	GPU2	GPU3
A0	ВО	C0	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 funcionamento da operação de ReduceScatter no grupo comm, com 4 recursos.

Apresenta-se a continuação da parte do código no que se utiliza a função ncclReduceScatter. Esta função permite aplicar o ReduceScatter em sistemas multi-GPU utilizando NCCL.

Algoritmo 7 Trecho de código que implementa uma operação de ReduceScatter entre múltiplas 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 Comunicações Ponto a Ponto (P2P)

A comunicação ponto a ponto pode ser usada para expressar qualquer padrão de comunicação entre múltiplas GPUs. Qualquer comunicação ponto a ponto precisa de duas chamadas NCCL: uma chamada para envio da mensagem (ncclSend) e outra para o seu respectivo recebimento (ncclRecv), sendo que toda mensagem tem que ter a mesma contagem e tipificação de dados. Múltiplas chamadas para ncclSend e ncclRecv podem ser combinadas com ncclGroupStart e ncclGroupEnd para formar padrões de comunicação mais complexos, isto é, a semântica NCCL permite todas as variantes com diferentes tamanhos, tipos de dados e buffers, por classificação, como por exemplo: comunicações de dispersões, reuniões ou comunicação entre vizinhos em espaços N-dimensionais. A seguir se mostra a sintaxe das rotinas ncclSend e ncclRecv comparados com os seus respectivos anacrônicos em 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,
                                                               int tag,
                ncclComm_t comm,
                cudaStream_t stream
                                                               MPI_Comm comm,
               );
                                                               MPI_Status status
                                                               );
```

As comunicações ponto a ponto dentro de um grupo serão assimétricas e bloqueantes até que o grupo de chamadas seja concluído, mas as chamadas dentro de um grupo podem ser vistas como progredindo de forma independente, portanto, nunca devem bloquear umas às outras. De forma análoga ao MPI, uma operação ponto a ponto pode ser expressa da seguinte forma:

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 Exercícios Propostos

3.1 Cálculo do Número PI através da Integral de Riemann

A partir do código MPI a seguir, escreva um programa paralelo usando NCCL que faz uso das funções de comunicação coletiva de Broadcast e Reduce para o cálculo do número PI através da Integração da função $1/(1+x^2)$, onde a integral é aproximada pela soma 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 AllReduce em Sistemas GPUs

A partir da definição da função ncclAllReduce, escreva um programa paralelo usando NCCL que faz uso da função de comunicação coletiva de AllReduce.

3.3 Produto Matriz-Vetor em multi-GPU

Crie um programa paralelo para sistemas multi-GPU que execute um produto matriz-vetor (y=Ax) usando uma distribuição de dados em que a matriz A e o vetor de resultado y são distribuídos por blocos por linhas de tamanho b, e o vetor x é disseminado em sua totalidade para todos os recursos computacionais. Uma vez que os produtos parciais tenham sido feitos, o recurso computacional P_i deve ter apenas o bloco y_i de y. A maneira mais simples de executar esta operação é por meio da operação AllGather do bloco armazenado em todos os recursos do grupo. Abaixo está a solução MPI da reunião múltipla dos n elementos do vetor e distribuída entre todos os recursos (y_distr) do grupo.

Referências

- [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)