





Objetivos

- Aprender a encontrar puntos para paralelizar un algoritmo
- Aprender a descomponer un algoritmo en tareas
- Aprender a identificar y respetar dependencias entre tareas
- Agrupar las tareas que se pueden realizar en paralelo
- Aplicar revisiones de diseño





Motivación

- 1 Abordar **problemas** cada vez más **grandes**.
- Obtener (mejores) soluciones en un tiempo razonable.
- 3 Ilustrar diferentes **enfoques** de la bibliografía para **paralelizar** algoritmos tradicionales.



Índice

- 1. Introducción
- 2. ¿Cómo encontrar concurrencia?
 - a. Encontrar tareas
 - b. Agrupar tareas
 - c. Buscar patrones de comunicación
- 3. Patrones de los principales algoritmos paralelos
- 4. Estructuras de algoritmos más comunes
- 5. Qué hacer con las estructuras de datos
- Ejemplos prácticos de algoritmos para arquitecturas de memoria compartida

6. Ejemplos prácticos de algoritmos para arquitecturas de memoria compartida

4. Estructuras de algoritmos más comunes (Recordatorio)

	Task Parallelism	Divide & Conquer	Descomposic ión Geométrica	Recursive Data	Pipeline	Event-Based Coordination
SPMD	****	***	****	**	***	**
Loop Parallelism	****	**	***			
Master/Worker	****	**	*	*	*	*
Fork/Join	**	****	**		****	****



	OpenMP	MPI	Java	CUDA (OpenCL)
SPMD	***	****	**	***
Loop Parallelism	****	*	***	*
Master/Worker	**	***	***	*
Fork/Join	***		****	**



<u>Map</u>: fase en la que el **trabajo** se divide **en partes** y se gestiona **independientemente**.

Reduction: fase en la que se agrupan los datos en un solo. La combinación se hace con una operación que tiene elemento neutro y cumple las propiedades asociativa y conmutativa, como la suma, la multiplicación...

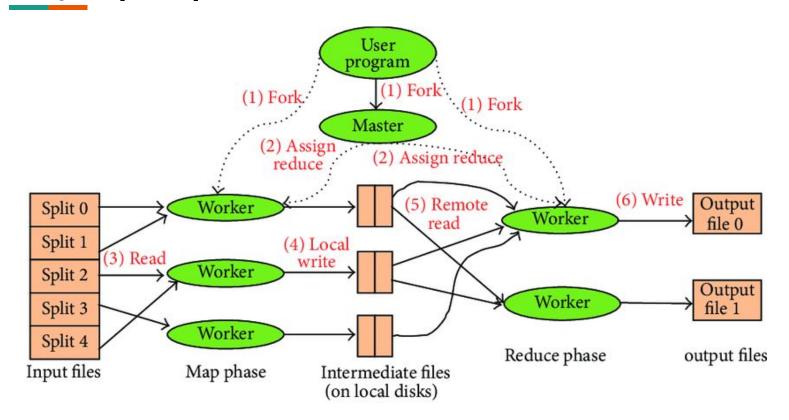
¿Donde se usa?

- Map-Reduce es el ejemplo más famoso, primero se mapea la información y luego se reduce. (Contar palabras en Google)
- Calcular frecuencias (Histograma)
- En el **mundo real**, es como funciona cualquier competición deportiva (**bracket de competición**)

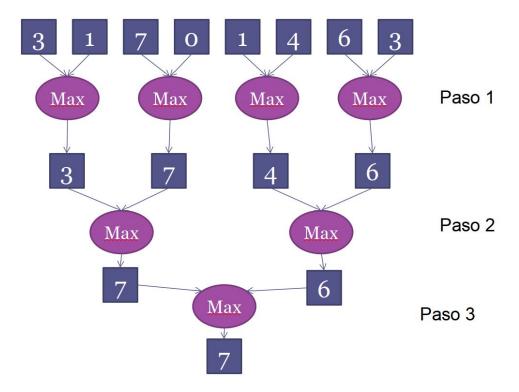
¿Problemas?

- Los volúmenes de datos.
- Las **operaciones atómicas** que hay que llevar a cabo.

6. Ejemplos prácticos: SPMD - Reduction



6. Ejemplos prácticos: Reduction





Imaginemos que hay distintos grupos (<u>bloques</u>) de unidades de ejecución (<u>hilos</u>), con la **memoria compartida a nivel de bloque** (como procesos MPI que lanzan hilos... o <u>como en una GPU</u>).

Bloque 0:	Hilo 0	Hilo 1	Hilo 2	Hilo 3
Bloque 1:	Hilo 0	Hilo 1	Hilo 2	Hilo 3
Bloque 2:	Hilo 0	Hilo 1	Hilo 2	Hilo 3
Bloque 3:	Hilo 0	Hilo 1	Hilo 2	Hilo 3

6. Ejemplos prácticos: SPMD - Reduction

Imaginemos que hay distintos grupos (<u>bloques</u>) de unidades de ejecución (<u>hilos</u>), con la **memoria compartida a nivel de bloque** (como procesos MPI que lanzan hilos... o <u>como en una GPU</u>).

Tenemos que tener en cuenta:

- ☐ Dónde almacenar los **resultados parciales**:
 - ☐ En la primera **mitad del vector de datos**
 - ☐ En otra **estructura de datos**
 - Es importante **adecuar la estructura** a los conjuntos de hilos que tengamos.
- Controlar los hilo que ya no tienen datos a los que acceder.



Pensemos en una suma, donde cada bloque de hilos tiene un buffer con una posición para cada hilo:

calcularMiElemento();

int focus = myThreadID;

if (focus < i)

barrier();

i /= 2;

int i = blockSize/2;

while (i != 0) {

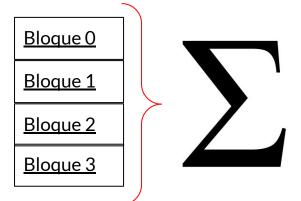
barrier();

Bloque i:



6. Ejemplos prácticos: SPMD - Reduction

Pensemos en una suma, donde cada bloque de hilos tiene un buffer con una posición para cada hilo:



```
barrierBloque();
int resultadoFinal = 0;
for (i in bloques) {
     resultadoFinal += bloques[i].buffer[0]
}
```

=

6. Ejemplos prácticos: SPMD - Reduction

- Si esta reducción o suma acumulada la hiciéramos en secuencial: El tiempo sería proporcional a la longitud del vector.
- Aprovechando los múltiples hilos... el tiempo será proporcional al logaritmo de la longitud del vector:
 - Primero, cada hilo combina dos registros en uno, necesitando la mitad de pasos que elementos.
 - Se repite con la mitad que queda, tardando entonces la mitad de la mitad...
- Tardaremos entonces $\log_2(hilosEnBloque)$... Por ejemplo, con **256 hilos** (y elementos), quedan **sumados tras 8 iteraciones**.



Así se plasma esta idea en CUDA:

global void productoEscalar(float *a, float *b, float *c){

```
shared float cache[threadsPerBlock];
int tid = threadIdx.x + blockIdx.x * blockDim.x:
int cacheIndex = threadIdx.x:
float temp = 0:
while (tid < N) {
         temp += a[tid] * b[tid];
         tid += blockDim.x * gridDim.x;
cache[cacheIndex] = temp;
// Sincronizar hilos de este bloque
syncthreads();
// threadsPerBlock debe ser potencia de 2
int i = blockDim.x/2:
while (i != 0) {
         if (cacheIndex < i)
                  cache[cacheIndex] += cache[cacheIndex + i];
         __syncthreads();
         i /= 2;
if (cacheIndex == 0)
         c[blockldx.x] = cache[0];
```

6. Ejemplos prácticos: SPMD - Reduction

Finalmente, en la CPU:



6. Ejemplos prácticos: SPMD-scan

- El algoritmo **Prefix Sum** (**Scan**) es usado en asignación de tareas en procesadores masivamente paralelos y en asignación de recursos para hilos.
- Se utiliza también para pasar de código secuencial a paralelo, eliminando la limitación de la escalabilidad por las secuencias de código paralelo.

```
for(j=1;j<n;j++)
out[j]=out[j-1]+f(j);

forall(j){
    temp[j]=f[j] // se hace en paralelo
}
scan(out, temp) // se puede hacer en paralelo
```

 Es uno de los patrones de computación paralela más usado y da pistas para resolver otros problemas similares.



Formalmente, el problema se puede definir así, en su variante inclusiva:

• Sea un vector X de tamaño N: $[X_0, X_1, ..., X_{N-1}]$

Se desea calcular la secuencia que relaciona todos los X_i con una función f:

$$X_0, f(X_0, X_1), f(X_0, X_1, X_2), \dots f(X_0, X_{N-1})$$

Por ejemplo, si f es la operación suma y X = [3, 1, 7, 0, 4, 1, 6]

La solución será: [3, 3+1, 3+1+7, 3+1+7+0, 3+1+7+0+4, 3+1+7+0+4+1, 3+1+7+0+4+1+6]

(\underline{Nota} : En definición exclusiva, X_i no se coge para $f(X_i)$)



6. Ejemplos prácticos: SPMD-scan

- Supongamos que vamos a repartir **100 trozos de tarta entre 10 personas**, y cada una pide la siguiente cantidad: [3,5,2,7,28,4,3,0,8,1].
- Uno repartiría tarta de forma constante y pararía cuando cada persona tuviera lo pedido, es decir, cortar 1 porción y darla, otra porción y darla y así sucesivamente... ¿Pero cuánta dejar por si viene alguien más?
- Una opción (secuencial) sería cortar primero 3, luego los 5... y así sucesivamente.
- Otra: calculamos scan inclusivo, obteniendo [3, 8, 10, 17, 45, 49, 52, 52, 60, 61] y
 sabiendo así por donde cortar la tarta dejando 100-61 porciones y cómo marcar las grandes zonas de tarta rápidamente.



6. Ejemplos prácticos: SPMD-scan

• En <u>secuencial</u>: Hacer $Y_0 = X_0$; $Y_1 = X_0 + X_1$; $Y_2 = X_0 + X_1 + X_2$...:

Eficiencia de orden N, O(N)

Una primera (y descuidada) versión paralela crearía un hilo para calcular cada elemento de salida...:
 HO
 H1
 H...
 Hn



Y1=x1+ x0

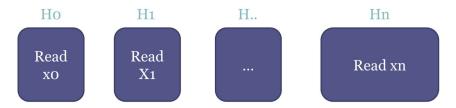


Yn=xn+...+xo

 Pero claro, las iteraciones finales son más costosas... La latencia vendrá dada por el último hilo.



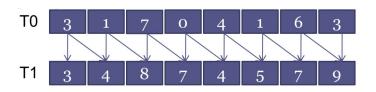
- Una segunda versión paralela, conceptualmente mucho más afinada, haría que el 1^{er} hilo calculara los elementos 0 y N-1, que el 2° se ocupara del 1 y el N-2, que el 3° hiciera el 2 y N-3... Esto nos balancea perfectamente las operaciones... pero no tiene en cuenta los accesos a memoria y su escalabilidad llega hasta N/2.
- Otra alternativa (GPU): La estructura de datos es de lectura y escritura -> cada hilo debe acceder a una parte de la estructura. El primer paso será:



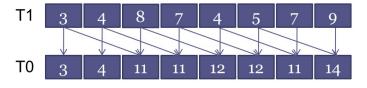
Tras esto, todos los elementos estarán en la memoria compartida entre hilos.



 Seguidamente: Iterar log(n) y sumar elementos que distan un determinado paso y que aumentará al doble en la siguiente iteración y alternando T0 y T1.



Distancia de suma = 1

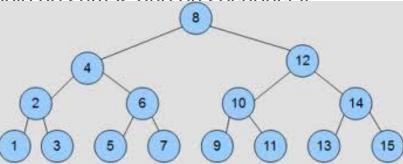


Distancia de suma = 2

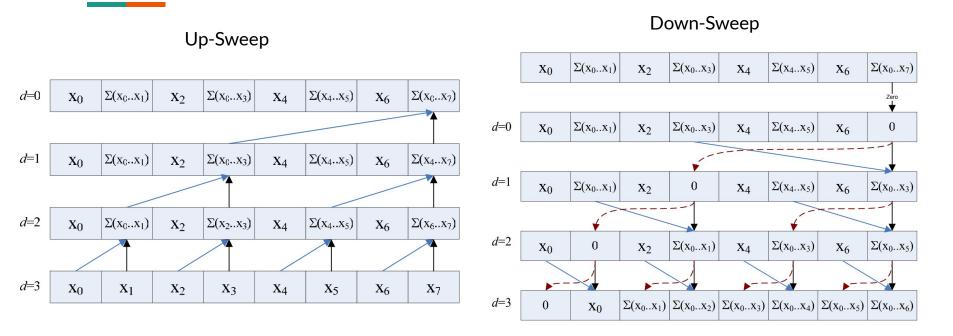
6. Ejemplos prácticos: SPMD-scan

Según el tamaño de los bloques (hilos), tienen que sincronizarse por bloque en cada iteración. Además, se hacen O(n*log(n)) sumas. Por ejemplo para 256 elementos, la secuencial hace 255 sumas y la paralela (256*log(256)-(255)=1793 sumas.

Solución: Árboles balanceados => Transformar el vector de números en un árbol
 B y aprovecharnos de las propiedades del árbol para implementar el SCAN. Así
 sólo se hace el deble de sumas que en secuencial







Este enfoque tiene conflictos por los accesos a memoria en los arrays compartidos por cada bloque de hebras, porque en algunos casos las hebras acceden a posiciones contiguas de memoria



Enfocamos el problema como dos fases:

<u>Fase de reducción</u> (desde hojas hasta raíz) calculando algunas sumas parciales que son necesarias para la fase 2 (Fase Up-Sweep)

Fase de barrido de subida, (Down-Sweep) donde se ponen algunos elementos del array a 0 inicializando con el último elemento del array que se pone a 0 desde el mismo programa

for
$$d := 0$$
 to $\log_2 n - 1$ do
for k from 0 to $n - 1$ by 2^{d+1} in parallel do
 $x[k+2^{d+1}-1] := x[k+2^d-1] + x[k+2^{d+1}-1]$

```
x[n-1] := 0

for d := \log_2 n down to 0 do

for k from 0 to n-1 by 2^{d+1} in parallel do

t := x[k+2^d-1]

x[k+2^d-1] := x[k+2^{d+1}-1]

x[k+2^{d+1}-1] := t+x[k+2^{d+1}-1]
```

Más detalles de este tipo de problema en: https://slideplayer.com/slide/14460027/



6. Ejemplos prácticos: scan

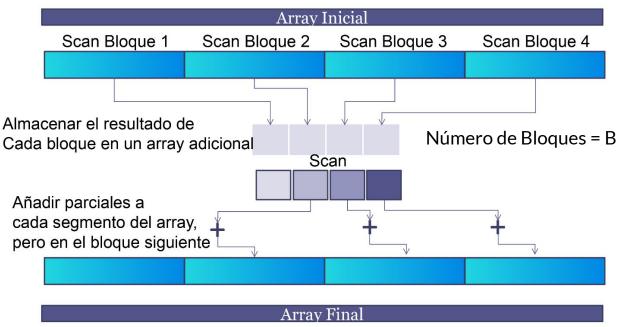
• Y si no caben los datos en este

enfoque lineal...

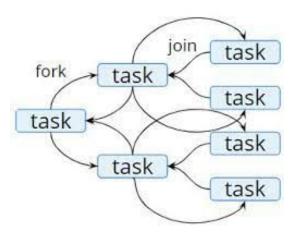
B=Número elementos calculados en un bloque Bloques = N/B

Hilos = B/2

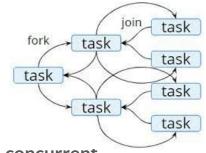
N (Múltiplo de B)



El esquema principal de la estructura Fork-Join es:







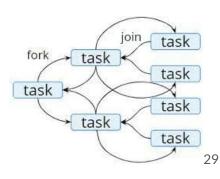
Veamos el framework de Java Fork/Join dentro del paquete java.util.concurrent.

Las dos clases principales son:

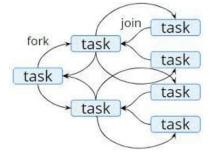
- 1. <u>ForkJoinTask</u>: clase que nos permite crear bifurcaciones y uniones de tareas con dos subclases principales:
 - RecursiveAction: se utiliza para las tareas que no devuelven resultados
 - RecursiveTask: se utiliza para las tareas que sí devuelven resultados
- 2. **ForkJoinPool**: que mediante ForkJoinTask la ajustamos para crear una pila de tareas a gestionar.

La forma de gestionar los hilos es mediante una cola de tareas que cada hilo mantiene y que si se queda vacía se podrían recopilar tareas de otras colas para ejecutarlas (work stealing).

```
public static void main(String[] args) throws Exception {
       // Toma de tiempos e inicialización de la pila de tareas.
       long start=System.currentTimeMillis();
       ForkJoinPool pool=new ForkJoinPool();
       Future<Integer>future=pool.submit(new ForkJoin(1,1000000));
       long end=System.currentTimeMillis();
       System.out.println("----");
       System.out.println("Resultado Paralelo:"+future.get()+" Tiempo"+(end-start));
       // Comparación con la ejecución secuencial
       long start1=System.currentTimeMillis();
       int sum=getadd(1,1000000);
       long end1=System.currentTimeMillis();
       System.out.println("Resultado Secuencial:"+sum+" Tiempo "+(end1-start1));
```



```
import java.util.concurrent.ExecutionException;
import java.util.concurrent.ForkJoinPool;
import java.util.concurrent.Future;
import java.util.concurrent.RecursiveTask;
//Esquema del marco de ForkJoin (calcule la suma desde comenzar ... terminar, como 1 + 2 + 3 ... + 100)
public class ForkJoin extends RecursiveTask<Integer>{
   private static final long serialVersionUID = 28980553733573142L;
   private int begin; // Calcular el punto de partida de la suma acumulativa
   private int end; // Calcular el punto final de la suma acumulativa
   public ForkJoin(int begin, int end) { super(); this.begin = begin; this.end = end; }
    @Override
   protected Integer compute() {
        int sum=0:
        if(end-begin<=1) { // La tarea se divide si supone un cierto tamaño
            for (int i=begin; i<=end; i++) sum+=i; // Calcula la pequeña suma
        }else { // Split
            ForkJoin d1= new ForkJoin(begin, (begin+end)/2);
            ForkJoin d2= new ForkJoin((begin+end)/2+1,end);
             // Tarea de ejecución dividida
             d1.fork():
             d2.fork();
             Integer a=d1.join();
             Integer b=d2.join();
             sum=a+b:
        return sum:
    // Resultado de ejecución de subproceso único
   public static int getadd(int begin,int end) {
        int sum=0:
        for(int i=begin;i!=end+1;i++) { sum+=i; }
        return sum;
```



• Y otro ejemplo que ya vimos al hablar de recursividad: https://stackoverflow.com/questions/22583012/parallel-algor

<u>ithm-to-produce-all-possible-sequences-of-a-set</u>

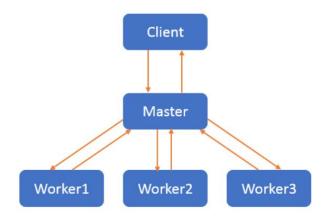
Hay una entidad por encima de las demás y que puede controlar el flujo general del trabajo.

La principal diferencia con fork/Join es que la cantidad de trabajo no tiene por qué estar fijada desde el principio.

Existen distintas variantes de este esquema. Por ejemplo:

- Cada Worker tendrá su propia cola de tareas a las que el Master le va introduciendo trabajo.
- Los hilos Worker se crean desde el principio y permanecen hasta el final aunque no existan tareas pendientes en sus colas.
- Es el Maestro el que marca la creación y la destrucción de los Workers.

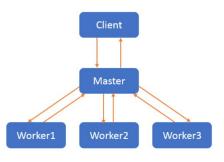
El esquema principal de la estructura Master/Worker es:



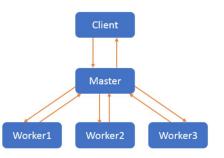
```
#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <pthread.h>
#include <unistd.h>

#define NUM_WORKERS 4

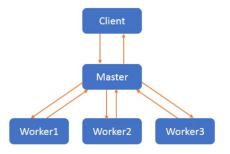
int works[NUM_WORKERS];
pthread_mutex_t mutex[NUM_WORKERS];
pthread_cond_t cond[NUM_WORKERS];
```



```
void* worker(void* param){
                                                                                                                                   Client
        long int myID = (long int) param;
        int myTask;
        while(1){
                pthread_mutex_lock(&(mutex[myID]));
                                                                                                                                  Master
                while(works[myID]<0){</pre>
                        pthread_cond_wait(&(cond[myID]), &(mutex[myID]));
                                                                                                                                  Worker2
                                                                                                                                              Worker3
                                                                                                                      Worker1
                myTask = works[myID];
                if(myTask!=0){
                        sleep(myTask);
                        printf("Hilo [%Id]: %d^2 = %d\n", myID, myTask, myTask*myTask);
                        works[myID] = -1;
                }else{
                        pthread mutex unlock(&(mutex[myID]));
                        break;
                pthread mutex unlock(&(mutex[myID]));
       return 0:
                                                                                                                                                       34
```



```
(...)
//BUCLE DE GESTION DE TRABAJO <MASTER>:
int newTask = 1:
int focus = 0:
while(newTask){
        printf("Introduce un elemento >0 para elevarlo al cuadrado:\n");
        scanf("%d", &newTask);
        if(newTask){
               while(1){
                       if(!pthread_mutex_trylock(&(mutex[focus]))){
                               works[focus] = newTask;
                               pthread_cond_signal(&(cond[focus]));
                               pthread_mutex_unlock(&(mutex[focus]));
                               focus = (focus + 1) % NUM WORKERS;
                               break:
                       }else{
                               focus = (focus + 1) % NUM WORKERS;
       }else{//Indicamos salida:
               for(long int i = 0; i<NUM WORKERS; i++){</pre>
                       pthread_mutex_lock(&(mutex[i]));
                       works[i] = 0;
                       pthread_cond_signal(&(cond[i]));
                       pthread mutex unlock(&(mutex[i]));
```



```
| MBP-de-Nicolas:Desktop nccruz$ ./mW | Introduce un elemento >0 para elevarlo al cuadrado: 10 | Introduce un elemento >0 para elevarlo al cuadrado: 4 | Introduce un elemento >0 para elevarlo al cuadrado: 5 | Introduce un elemento >0 para elevarlo al cuadrado: 2 | Introduce un elemento >0 para elevarlo al cuadrado: 2 | Introduce un elemento >0 para elevarlo al cuadrado: Hilo [3]: 2^2 = 4 | Hilo [1]: 4^2 = 16 | Hilo [2]: 5^2 = 25 | Hilo [0]: 10^2 = 100
```

Client

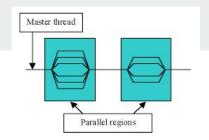
Master

Worker2

Worker1

Worker3

37



6. Ejemplos prácticos: Loop Parallelism

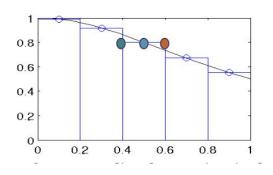
- El ámbito de la paralelización se centra en **repartir iteraciones de bucles entre** distintas **unidades de ejecución**.
- El estándar **OpenMP**, una API para programación en memoria compartida sobre C, C++ y Fortran, es uno de los ejemplos por excelencia orientados (<u>aunque no limitados</u>) a esta estrategia:
 - Define directivas de compilación que se traducen automáticamente en código paralelo para la plataforma.
 - Define también funciones con las que consultar ID's de hilo, total de hilos, variables de estado... y tipos de datos (por ejemplo, omp lock t).
- Podemos encontrar implementaciones de este modelo de paralelismo en otros entornos, como parfor en Matlab o Parallel.For en C#.

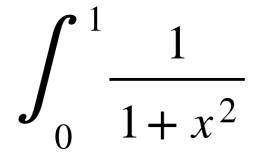


```
double piRectangles(int intervals) {
    double width = 1.0/intervals;
    double sum = 0.0, x;

    #pragma omp parallel for reduction(+:sum) private(x)
    for(int i = 0; i<intervals; i++) {
        x = (i + 0.5) *width;
        sum += 4.0/(1.0 + x*x);
    }
    return sum*width;
}</pre>
```

```
nicolas@miriam-pc:~/Documentos/Docencia/UGR_ACAP/MiPrl$ gcc -o pi_omp omp_pi.c -fopenmp
nicolas@miriam-pc:~/Documentos/Docencia/UGR_ACAP/MiPrl$ time ./pi_omp 10000000
PI por integración de círculo [10000000 intervalos] = 3.141593
real  0m0,025s
user  0m0,182s
```







Trabajo para la próxima semana



Cada grupo debe explicar y presentar un mini-ejemplo funcional de las siguientes funciones colectivas de MPI:

- Grupo 1: MPI_Barrier
- Grupo 2: MPI_Reduce
- Grupo 3: MPI_Bcast
- Grupo 4: MPI_Gather
- Grupo 5: MPI_Allgather
- Grupo 6: MPI_Scatter
- Grupo 7: MPI_Scatterv

