Trabajo Práctico I - Sistemas Operativos 1c 2020: Threading

Dylan Socolobsky¹ y Martín Javier del Río Llobera^{2,3}

Introducción—En este trabajo práctico buscaremos profundizar en una de las facetas principales que aparece al estudiar los sistemas operativos: la gestión de la concurrencia. Practicaremos cómo razonar sobre la ejecución concurrente de programas y las técnicas para gestionar la contención sobre los recursos y evitar que se produzcan condiciones de carrera.

Nos centraremos especialmente en el uso de threads, una herramienta provista por los sistemas operativos que nos permite disponer de varios hilos de ejecución concurrentes dentro de un mismo programa. En particular, emplearemos la interfaz threads pthreads que forma parte del estándar POSIX.

Realizaremos la implementación de una estructura de datos que será denominada HashMapConcurrente. Se trata de una tabla de hash abierta, que gestiona las colisiones usando listas enlazadas. Su interfaz de uso es la de un map o diccionario, cuyas claves serán strings y sus valores, enteros no negativos. La idea es poder aplicar esta estructura para procesar archivos de texto contabilizando la cantidad de apariciones de palabras (las claves serán las palabras y los valores, su cantidad de apariciones).

I. SOBRE TIPOS ATÓMICOS Y CONDICIONES DE CARRERA

Un tipo atómico de datos es un tipo de datos que encapsula un valor a modo de garantizar que su acceso no cause condiciones de carrera entre múltiples threads. Es decir, las operaciones realizadas sobre estos tipos quedan en un orden tal que las operaciones que se hagan sobre el tipo sean visibles antes de que se apliquen nuevas opraciones sobre el tipo; no hay condición de carrera entre las operaciones internas de distintos llamados a sus métodos.

Los tipos atómicos son especialmente importantes para los procesos que ejecuten múltiples threads, ya que si múltiples threads operan simultaneamente sobre el mismo objeto atómico, las operaciones se aplicarán una tras otra de modo que cuando una segunda operación quiera aplicarse, los resultados de la primera ya se habrán hecho visibles en el objeto.

En nuestro caso, que nuestra lista sea *atómica* significa que sus operaciones de clase son atómicas, en particular insertar, cabeza, iesimo y longitud. Estos métodos fueron diseñados de modo que si diferentes threads quisieran ejecutarlos al mismo tiempo, se ejecutarían en un orden arbitrario, uno tras otro, sin incurrir en condiciones de carrera.

Esto no significa bajo ningún concepto que trabajar con tipos atómicos de datos elimine cualquier posiblidad de incurrir en condiciones de carrera. No solo podrían existir otras secciones dentro del programa que puedan acabar en una condición de carrera (como por ejemplo que se de un de contexto entre la guarda de un if y su bloque), sino que entre operaciones atómicas podrían darse situaciones que acaben en condiciones de carrera. Por dar un ejemplo, el incremento de dos valores atómicos y su posterior suma en una tercer variable atómica podría incurrir en una condición de carrera a pesar de que se cuente con atomicidad en todos los tipos sobre los que estemos operando, como explicita el pseudocódigo de **Algorithm 1**.

Algorithm 1 Condición de carrera sobre suma atómica post-incremento a través de múltiples *threads*.

Sean α_1 , α_2 y β tres enteros atómicos.

Thread 1:

incrementarAtomicamente(α_1)

Thread 2:

incrementar Atomicamente (α_2)

Thread 3:

```
\beta = \alpha_1 + \alpha_2
// Se asume que esta última operacion se realiza
// atomicamente.
```

Puede observarse a simple vista que si el orden de las ejecuciones no se realizara de arriba hacia abajo tal como figuran en el algoritmo, el valor resultante en β sería distinto a lo esperado. Si los tipos atómicos nos previenen de condiciones de carrera sobre operaciones singulares sobre el mismo tipo atómico, a la hora de tratar sobre múltiples elementos es necesario controlar el flujo del algoritmo mediante herramientas como *semáforos* o *mutex*.

Para cumplir la propiedad de atomicidad, nuestra implementación del método insertar de la lista atómica se vale del método compare_exchange_weak. El procedimiento que sigue consta de crear un nuevo nodo con el valor que queremos insertar y luego asignar la cabeza actual de la lista como nodo siguiente al nodo que queremos insertar. Luego usamos compare_exchange_weak para comparar el nodo siguiente al que queremos insertar (que, en teoría, sería la cabeza actual de la lista) con la cabeza actual de la lista. Si efectivamente la cabeza actual de la lista es el nodo siguiente al nodo que queremos insertar, compare_exchange_weak asigna el nodo a insertar como cabeza de la lista. De lo contrario,

¹LU: 501/18 - Email: dsocolobsky@gmail.com

 $^{^2}$ LU: 401/15 - Email: lartu@lartu.net

³El tercer integrante de nuestro grupo decidió abandonar la materia prematuramente y no nos acompaña en la entrega de este informe.

asigna la cabeza actual de la lista como siguiente al nodo que queremos insertar y reintenta el procedimiento hasta poder insertarlo satisfactoriamente. Como el método compare_exchange_weak es atómico, la comparación y el intercambio que ofrece se realizan de forma atómica, eliminando cualquier posibilidad de que suceda una condición de carrera entre la inserción de dos nodos (y, por lo tanto, se pierda alguno).

II. SOBRE CÓMO EVITAR CONDICIONES DE CARRERA SIN CONTENCIÓN EXCESIVA

A la hora de completar las implementaciones de métodos incrementar(string clave), vector<string>claves() unsigned int valor(string clave), fue pedido que estuvieran libres de condiciones de carrera y deadlock. El último método requería también ser no bloqueante libre de espera У (vector<string>claves() también lo requería inicialmente pero nos fue aclarado que no tuviéramos en cuenta este requisito).

La implementación del incrementar (string clave) tenía como condición extra que que solo hubiera contención en caso de colisión de hash; es decir, si dos o más hilos intentaban incrementar concurrentemente claves que no colisionaban, debían poder hacerlo sin inconvenientes. Para esto definimos un mutex por cada posible bucket (uno por letra del alfabeto), como se describe en Algorithm 2. Al intentar incrementar una clave, se entra en un ciclo infinito. Luego se hashea su valor y se intenta adquirir el *lock* de su *bucket*. Si se logra esto y la clave existe, se incrementa el valor de la tupla. En caso contrario, el proceso se queda esperando para incrementar. Si la clave no existe, se captura el *mutex* y se crea la clave. Si dos procesos intentan crear una clave inexistente, la única condición de carrera será quién capture el *mutex* primero. Quien lo haga creará la clave y saldrá de la función. El thread que no, vuelve al ciclo y, una vez que el mutex se libere, lo tomará e incrementará la clave. Como cada mutex depende del hash a usar, solo hay contención en caso de colisión de hash.

La del método implementación vector<string>claves() tiene como dificultad que si tomo un acercamiento inocente al problema e intento iterar desde el primer *bucket* al último (de la A a la Z) y se inserta una clave en un bucket por el que ya pasé (supongamos que voy por H y se inserta la clave barcoen el bucket B) y luego una clave en un bucket por el que todavía no pasé (siguiendo el ejemplo anterior se inserta la clave polilla en el bucket P) la clave barco no será devuelta pero polilla sí, lo que se resultariaá será una representación de un estado del hashMap que nunca existió realmente. Decidimos entonces que lo más razonable para asegurarnos de siempre devolver un estado consistente y real del hashMap es bloquear todos los mutex de cada bucket del objeto y luego proceder a devolver todas sus claves en orden, ahora sí tomando el approach más naïve. **Algorithm 2** Pseudocódigo de la implementación de *incrementar(stringclave)*.

```
hash = \mathbf{hash}(clave)
while true do
  tupla = \mathbf{buscar}(tupla)
  if tupla then
     while true do
        if trylock(mutex_{bucket(hash)}) then
          tupla_2 = tupla_2 + 1
          \mathbf{unlock}(mutex_{bucket(hash)})
          return
        end if
     end while
  else
     if trylock(mutex_{bucket(hash)}) then
        insertar(clave, lista)
        \mathbf{unlock}(mutex_{bucket(hash)})
        return
     end if
  end if
end while
```

Si bien trivial, el algoritmo de este método puede verse en **Algorithm 3**.

Algorithm 3 Pseudocódigo de la implementación de vector < string > claves().

```
listaClaves = []
bloquearTodosLosMutex()
for all bucket in hashMap do
    for all clave in bucket do
        listaClaves = listaClaves join clave
    end for
end for
desbloquearTodosLosMutex()
return listaClaves
```

Finalmente, el método unsigned int valor (string clave) requiere además de estar libre de condiciones de carrera, ser no bloqueante y wait-free. Para eso implementamos el método auxiliar buscar (string clave), que se encarga de traer el par con la clave buscada, en caso de que exista. La implementación de valor entonces únicamente consistirá en llamar a buscar y devolver el valor retornado o un puntero nulo en caso de no haber encontrado la clave.

La implementación de buscar (string clave) puede verse en **Algorithm 4**. Si bien la función no asegura que no se pueda insertar una clave o incrementarla mientras se está buscando, al consultar nos fue dicho que con que devolviéramos un resultado válido para alguna configuración que haya existido del *hashMap* (aunque relativamente reciente), el resultado sería valido.

Algorithm 4 Pseudocódigo de la implementación de buscar(stringclave).

```
lista = bucket(hash(clave))
for i from 0 to longitud(lista) do
  tupla = iesimo(lista, i) // Método atómico
  if first(tupla) == clave then
    return tupla
  end if
end for
return null
```

III. SOBRE PROBLEMAS DE CONCURRENCIA Y REPARTO DE TRABAJO ENTRE *THREADS*

En el código provisto por la cátedra se brinda una implementación de la función maximo(), que devuelve la clave que mayor valor tenga en el *HashMap*.La implementación de incrementar se encuentra descrita en el apartado anterior.

Si ambos métodos fueran a ejecutarse en paralelo, se podría incurrir en una condición de carrera en el que se devuelva un elemento que nunca fue el máximo del HashMap. Dado que la implementación provista de maximo () itera por todos los buckets en orden alfabético, podría ocurrir el siguiente escenario: el HashMap comienza vacío. maximo () empieza a iterar y llega a la B, cuando ocurre un cambio de contexto. Mientras maximo () no está ejecutando, se agrega la clave auto al HashMap. Luego ocurre nuevamente un cambio de contexto y maximo() sigue ejecutando, llegando a la C. El contexto vuelve a cambiar y se agrega la clave auto otra vez. maximo() corre de nuevo y llega al bucket D. Cambio de contexto y se agrega polilla al HashMap. Luego el no se agregan más claves y maximo () sigue ejecutando hasta llegar a la P, donde encuentra polilla con valor = 1 y lo identifica, erroneamente, como el máximo de la lista.

Para solucionar este problema y liberar al método de condiciones de carrera decidimos bloquear todos los *mutex* del *HashMap* antes de realizar la búsqueda. De esta forma, mientras se está buscando el máximo no se permiten inserciones.

Paralelamente, hemos completado la implementación de maximoParalelo. Esta nueva iteración del método bloquea todos los *mutex* y declara un entero atómico que comienza en *cantLetras* de *HashMapConcurrente*. Un ciclo crea tantos *threads* como le fue pedido a la función, y cada *thread* recibe un puntero a este atómico, a un *mutex* para poder acceder al máximo encontrado hasta el momento (*global* y un puntero a dicho máximo. Estos tres elementos son compartidos por todos los *threads*.

Cada *thread* luego intenta obtener una letra decrementando el atómico. Si el atómico es mayor a 0, todavía quedan *buckets* por revisar, sino retorna. Una vez que el thread ya tiene su *bucket*, procede a buscar el máximo de forma secuencial. Una vez que tiene el máximo *local*, intenta bloquear el *mutex* que permite acceder al máximo global.

Cuando lo consigue, compara su máximo local con el global y, de ser el máximo, lo reemplaza. Luego desbloquea el *mutex*. Nos pareció que esta opción era elegante y sencilla, pero existe la posibilidad de usar un compare_and_swap alternativamente para no tener que bloquear un *mutex*.

IV. SOBRE LAS IMPLEMENTACIONES DE CARGA DE ARCHIVOS

En el trabajo se nos pide paralelizar el proceso de cargar archivos y parsearlos a un formato con el cual podamos trabajar.

Para esto no decidimos agregar ningun metodo de sincronización a la función cargarArchivo, la cual permanece en su estado original y totalmente abstraida del concepto de multithreading, la sincronización la realizamos por fuera gracias a las funciones cargarMultiplesArchivos y cargarArchivoDeUnThread. A un thread ejecutando cargarArchivo no deberia importarle la ejecucion del resto de threads para nada, ya que no tiene que interactuar con estos, es por esto que no es necesaria la sincronizacion dentro de la funcion.

En cargarMultiplesArchivos lo que hacemos es crear la cantidad de threads especificada por el parametro cantThreads; estos hilos a su vez van a ejecutar cada uno la función auxiliar cargarArchivoDeUnThread.

 Algorithm
 5
 Pseudocódigo de la implementación de cargarMultiplesArchivos

```
for i from 0 to cantThreads do
    threads[i] =
    crearThread(cargarArchivosDeUnThread())
end for
for all thread in threads do
    thread.join()
end for
```

En esta función, se mantiene un pool de archivos que cada thread va a ir a consultar, para conseguir un archivo para cargar. Este pool es simplemente un numero entero atómico, que se va a ir decrementando a medida que cada thread carga ese archivo, con este entero indexamos en la lista de archivos para cargar y cargamos dicho archivo con la ya mencionada cargarArchivo.

Algorithm 6 Pseudocódigo de la implementación de cargarArchivoUnThread

```
 \begin{array}{l} \textbf{while} \ \operatorname{pool.load}() >= 0 \ \textbf{do} \\ idx = pool.\textbf{fetch\_sub}(1) \\ cargarArchivo(files[idx])) \\ \textbf{end} \ \textbf{while} \end{array}
```

Finalmente de vuelta en cargarMultiplesArchivos esperamos a que todos los threads terminen haciendo join.

V. Sobre las experimentaciones y los resultados obtenidos

Con el fin de comprobar que nuestra implementación de los ejercicios sea correcta, y de evaluar las ventajas en terminos de performance obtenidos gracias a la utilización de threads, llevamos a cabo dos experimentaciones:

- Busqueda de maximo: Analizamos que ocurre a medida que aumentamos la cantidad de threads utilizados para encontrar el maximo valor en la tabla.
- Carga de archivos: Dado que el programa permite cargar mas de un archivo de test, analizamos que ocurre en terminos de tiempo cuando cargamos estos archivos de a diversos threads.

Los experimentos fueron realizados por separado, y en ambos casos medimos solamente la función que nos interesaba, maximoParalelo y cargarMultiplesArchivos respectivamente.

Las mediciones fueron hechas con la ayuda de std::chrono, con el binario compilado con -O3 y con un procesador Intel i7-6600U con 6 nucleos a 2.60GHz y 16GB de RAM, bajo el sistema operativo Linux. Con el fin de minimizar el ruido en las mediciones causado por baja prioridad en el proceso, desalojo en el procesador del proceso, etc. por cada test corrimos 20 samples, y nos quedamos con el promedio.

En ambos casos la hipotesis fue la misma, que el agregar mas threads, intuitivamente, el trabajo iba a repartirse entre ellos y por lo tanto el tiempo total de procesamiento iba a ser menor. Tambien teorizamos que iba a llegar un momento donde el agregar mas threads no iba a brindar mas beneficio, e incluso podría conllevar mas tiempo (debido al overhead de crear y sincronizar threads).

Por ende nuestra hipotesis era que la curva de rendimiento del tiempo transcurrido en funcion de los threads iba a resultar simil a una cuadratica negativa, llegando a un punto de inflexion donde empezariamos a ver un incremento del tiempo.

A continuacion detallamos los dos experimentos y analizamos los resultados obtenidos.

1) Busqueda de maximo: En este experimento modificamos el parametro cantThreads de la funcion HashmapConcurrente::maximoParalelo. Esta funcion busca el maximo en la tabla de hash, creando y utilizando la cantidad de threads especificada por cantThreads. Decidimos que para obtener un paneo mas general de la utilidad de los threads, ibamos a medir la busqueda del maximo con 100 entradas en la tabla, 500, 1000, 5000, 10000 y finalmente 25000; y promediar cada tamaño. Utilizamos hasta un máximo de 30 threads (iterando asi de 1 a 30 threads, en 5 escenarios diferentes con 4 pasadas cada uno, logrando 30*5*4=600 tests en total). Los resultados fueron los siguientes:

Sorpresivamente, no nos encontramos ante una curva convexa como teorizamos, si no a algo que mas bien se asemeja a una funcion lineal, indicando que el tiempo transcurrido es linealmente dependiente de la cantidad de threads utilizados, y no al inversamente como se esperaría.

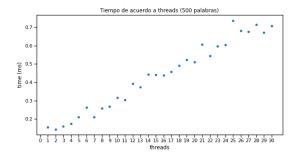


Fig. 1



Fig. 2

Esto indica que utilizar mas threads no es beneficioso en este caso. Se ve una mejora de rendimiento solo en los primeros 3 o 4 casos, para despues empezar a empeorar.

De todas formas, a medida que el tamaño de los threads aumenta, la linea parece aplanarse, lo que indica que si el tamaño de la tabla fuese lo suficientemente grande, quiza si se empezaría a ver alguna mejora en el rendimiento.

Nuestra interpretación de los datos obtenidos es que la mejora obtenida por paralelizar el trabajo no amerita el overhead proveniente de crear los threads y el proceso de sincronización (mutexes principalmente) que aumenta con cada thread. Es necesario un problema mas grande para que esto ocurra.

2) Carga de archivos: A continuacion buscamos analizar la performance de la funcion cargarMultiplesArchivos modificando el parametro cantThreadsLectura que similarmente al caso anterior, varia la cantidad de threads creados para cargar archivos, leerlos y pasarlos al formato con el cual trabajamos en el trabajo práctico.

Para la prueba, realizamos la carga de 100 archivos, de 10000 palabras cada uno, variando de 1 a 100 threads para observar como mejoraba la performance. También realizamos un checkeo preliminar de 20 archivos con hasta 20 threads, que tambien adjuntamos por completitud. Los resultados que obtuvimos son los que siguen:

Como se puede observar, si bien esta vez no vemos la correlacion linear anteriormente vista, seguimos sin ver una clara mejora de la performance a medida que aumentamos los threads, esto solo ocurre para los primeros valores hasta los 8 threads aproximadamente. Con una significativa mejora de 1 a 2 threads.

Por lo tanto podríamos afirmar tras los dos experimentos,

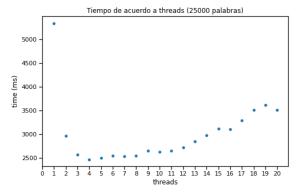


Fig. 3

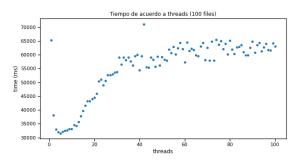


Fig. 4

que las mejoras vistas en performance al agregar mas threads al procesamiento pueden hacer una gran diferencia, y deben tenerse en cuenta, pero debemos estudiar la cantidad de threads a agregar porque tras un cierto punto, esto es inutil o incluso perjudicial, y el umbral suele ser relativamente bajo.

VI. SOBRE CÓMO EL LECTOR PUEDE REPLICAR LOS EXPERIMENTOS REALIZADOS

Para poder replicar las mediciones realizadas en este informe se adjunta el archivo README_mediciones.md, con una breve serie de pasos a seguir.

Se adjunta también junto a este informe los ficheros correr_tests.sh, correr_test_files.sh y correr_test_files_25k.sh. El primero diseñado para ejecutar mediciones relativas a la la búsqueda de un máximo mediante múltiples *threads*, y los otros dos para cargar múltiples archivos en simultaneo.

Estos ficheros no son más que un llamado a los *scripts* meditions.py y medition_files.py. Sabemos que la palabra *meditions* no existe, pero decidimos dejarlo así para no vernos forzados a modificar los sh presentados en el párrafo anterior.

El compilado de C++ base generado por el *Makefile* provisto por la cátedra fue modificado para que su formato de salida sea siempre resultado_maximo, tiempo_maximo, tiempo_files, separado siempre por comas, donde el primer valor corresponde al máximo encontrado, el segundo al tiempo

dedicado a la búsqueda dicho valor y el tercero el invertido en la carga de los archivos a procesar.

Estos scripts basan sus pruebas en un nmero de archivos de test, que pueden encontrarse en las carpetas test_cases*. En cada carpeta puede encontrarse también un scripts .php dedicado a generar dichos ficheros. Las carpetas mediciones_* contienen los resultados de ejecución de los programas de testeo sobre estos casos de análisis. En algunos de estos casos es necesario ejecutar el archivo promedios.py (si está disponible) para generar archivos promedio de múltiples mediciones para eliminar ruido.

Para graficar los resultados obtenidos es necesario copiar los archivos .csv generados por cada prueba a la carpeta jupyter y ejecutar el entorno de *Jupyter Notebook* disponible en dicho directorio.

Para compilar nuestra solución implementativa a la consigna no hace falta más que correr make. El archivo generado se encontrará en el directorio build bajo el nombre de ContarPalabras, tal como fuera provisto inicialmente por la cátedra.