Fundamentos de Programación Funcional y Concurrente

Abstracciones para la concurrencia

Juan Francisco Díaz Frias

Profesor Titular (1993-hoy) juanfco.diaz@correounivalle.edu.co Edif B13 - 4009



Universidad del Valle

Octubre 2023



Plan

- 1 La abstracción parallel
 - Corriendo computaciones en paralelo
 - \bullet El cálculo de π en paralelo

- 2 La abstracción task
 - Tareas de primera clase
 - El cálculo de la norma p en paralelo

Plan

- 1 La abstracción parallel
 - Corriendo computaciones en paralelo
 - ullet El cálculo de π en paralelo

- 2 La abstracción task
 - Tareas de primera clase
 - El cálculo de la norma p en paralelo

Contents

- 1 La abstracción parallel
 - Corriendo computaciones en paralelo
 - \bullet El cálculo de π en paralelo

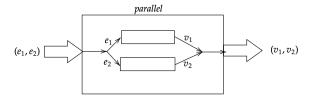
- 2 La abstracción task
 - Tareas de primera clase
 - El cálculo de la norma p en paralelo

La abstracción parallel



- ¿Cuál podría ser una forma sencilla de indicar, explícitamente, que dos computaciones deben realizarse en paralelo? : la abstracción parallel
- $parallel(e_1, e_2)$ toma dos expresiones e_1 y e_2 las computa en paralelo, y devuelve una pareja con los dos resultados.

 $parallel(e_1, e_2)$



Ejemplo: calculando la norma – p

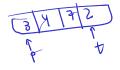
- Dado un vector representado por un arreglo de enteros, se requiere calcular la norma – p.
- La norma p es una generalización de la noción de longitud de la geometría
 - La norma 2 de un vector de n dimensiones $(a_0, a_1, \ldots, a_{n-1})$ es $(a_0^2 + a_1^2 + \ldots + a_{n-1}^2)^{\frac{1}{2}} = (\sum_{i=0}^{n-1} a_i^2)^{\frac{1}{2}}$
 - La *norma p* de un vector de *n* dimensiones $(a_0, a_1, ..., a_{n-1})$ es $(a_0^p + a_1^p + ... + a_{n-1}^p)^{\frac{1}{p}} = (\sum_{i=0}^{n-1} a_i^p)^{\frac{1}{p}}$
- Nótese que para calcular $\sum_{i=0}^{n-1} a_i^p$ es suficiente con tener una manera de calcular la suma para un segmento del arreglo entre s y t con 0 < s < t < n:

$$\sum_{i=0}^{t-1} a_i^p$$



Calculando las sumas de potencias para un segmento

Considere el siguiente programa en Scala para calcular







```
def power(x: Double, p: Double): Double = math.exp(p * math.log(abs(x)))

// Calculando la p—norm secuencialmente

def sumSegment(a: Array[Int], p: Double, s: Int, t: Int): Double = {
    var i= s; var sum: Double = 0
    while (i < t) {
        sum= sum + power(a(i), p)
        i= i + 1
    }
    sum
}</pre>
```

• Calcular la norma - p, $(\sum_{i=0}^{n-1} a_i^p)^{\frac{1}{p}}$, es cuestión sencillamente de invocar sumSegment:

```
def pNorm(a: Array[Int], p: Double): Double =
   power(sumSegment(a, p, 0, a.length), 1/p)
```

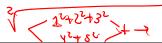
Dividiendo el problema en dos subproblemas

• Observe que para calcular la norma - p, $(\sum_{i=0}^{n-1} a_i^p)^{\frac{1}{p}}$, la sumatoria se puede partir en 2:

$$\left(\sum_{i=0}^{n-1} a_i^p\right)^{\frac{1}{p}} = \left(\left(\sum_{i=0}^{m-1} a_i^p\right) + \left(\sum_{i=m}^{n-1} a_i^p\right)\right)^{\frac{1}{p}}, 0 \le m < n$$

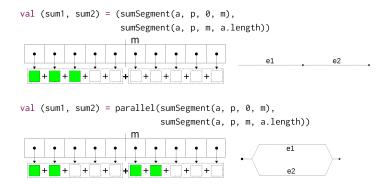
La función resultante es:

```
0  def pNormTwoPart(a: Array[Int], p: Double): Double = {
1     val m = a.length / 2
2     val (sum1, sum2) = (sumSegment(a, p, 0, m),
3     sumSegment(a, p, m, a.length))
4     power(sum1 + sum2, 1/p) }
```





Comparando la ejecución de las dos versiones



Tomado de transparencias de Victor Kunkac, EPFL

Nótese que la versión paralela puede tardar algún tiempo en configurar la ejecución paralela, pero después de eso podría progresar en el procesamiento de elementos del arreglo dos veces más rápido que la versión secuencial.

¿Se puede hacer con un número ilimitado de hilos?

```
// Calculando la norma-P para un numero no limitado de hilos
     val limite = 2
 2
 3
     // Lanza tantas sumas en paralelo como sea necesario
     def segmentRec(a: Array[Int], p: Double, s: Int, t: Int):Double = {
 4
 5
       if (t - s < limite)
         sumSegment(a, p, s, t) // Segmento chico, suma secuencial
 7
       else {
         val m = s + (t - s)/2
         val (sum1, sum2) = parallel(segmentRec(a, p, s, m),
10
           segmentRec(a, p, m, t))
         sum1 + sum2 } }
11
12
13
     def pNormRec(a: Array[Int], p: Double): Double =
       power(segmentRec(a, p, 0, a.length), 1/p)
14
```

Tipo o signature de parallel

¿Cómo está definida parallel internamente?

$$def\ parallel[A,B](tareaA:=>A,tareaB:=>B):(A,B)=\{\ldots\}$$

- $parallel(e_1, e_2)$ devuelve lo mismo que (e_1, e_2)
- Ventaja: $parallel(e_1, e_2)$ pude ser más rápido que (e_1, e_2)
- Nótese que el tipo de los argumentos de parallel se pasan por nombre. ¿Por qué?
- Considere la siguiente definición de *parallel*1:

$$def\ parallel1[A,B](tareaA:A,tareaB:B):(A,B)=\{\ldots\}$$

¿Hay diferencia entre ejecutar $parallel(e_1, e_2)$ y $parallel1(e_1, e_2)$?



¿Qué se pone en juego en el sistema cuando usamos parallel?

- El paralelismo eficiente requiere soporte de:
 - El lenguaje de programación y las librerías
 - La máquina virtual (en este caso, JVM)
 - El sistema operativo
 - El hardware
- La implementación de parallel utiliza los hilos de la JVM:
 - Los hilos de la JVM se asocian a hilos del sistema operativo.
 - El sistema operativo planifica la ejecución de los hilos en los múltiples núcleos.
- Si los recursos son suficientes, el programa en paralelo puede correr más rápido.
- Un programa pensado para correr en paralelo, puede correr incluso cuando sólo hay un procesador con un núcleo disponible (aunque sin aceleración)



El método Montecarlo para estimar π



- Considere un círculo de radio 1 y un cuadrado de lado 2 con el mismo centro.
- Sea λ la proporción del área del círculo con respecto al área del cuadrado:

$$\lambda = \frac{\pi \times 1^2}{2^2} = \frac{\pi}{4}$$

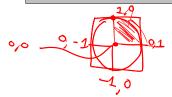
• Se puede estimar λ haciendo un muestreo aleatorio de puntos dentro del cuadrante superior derecho del cuadrado y mirar qué porcentaje de ellos cae dentro del círculo.

Multiplicar este porcentaje por 4 es una estimación de π



Estimación secuencial de π

```
import scala.util.Random
      def mcCount(iter: Int): Int = {
        val randomX = new Random
        val randomY = new Random
        var hits = 0
        for (i \leftarrow 0 until iter) {
          val x = randomX.nextDouble() // in [0,1]
val y = randomY.nextDouble() // in [0,1]
 8
           if (x*x + y*y < 1) hits= hits + 1
 9
10
11
        hits
12
13
14
      def monteCarloPiSeq(iter: Int): Double = 4.0 * mcCount(iter) / iter
      monteCarloPiSea (500000)
15
```



$$\chi_5 + \lambda_5 < \tau$$

Estimación paralela de π

```
import scala.util.Random
0
     def mcCount(iter: Int): Int = {
 3
       val randomX = new Random
       val randomY = new Random
       var hits = 0
       for (i \leftarrow 0 until iter) {
         val x = randomX.nextDouble() // in [0,1]
 8
         val y = randomY.nextDouble() // in [0,1]
 9
         if (x*x + v*v < 1) hits= hits + 1
10
11
       hits
12
13
14
     def monteCarloPiPar(iter: Int): Double = {
15
       val ((pi1, pi2), (pi3, pi4)) =
16
         parallel (
           parallel(mcCount(iter/4), mcCount(iter/4)),
17
18
           parallel(mcCount(iter/4), mcCount(iter - 3*(iter/4))))
19
       4.0 * (pi1 + pi2 + pi3 + pi4) / iter
20
21
     monteCarloPiPar(500000)
```

Contents

- La abstracción parallel
 - Corriendo computaciones en paralelo
 - El cálculo de π en paralelo



- 2 La abstracción task
 - Tareas de primera clase
 - El cálculo de la norma p en paralelo



- $val(v_1, v_2) = parallel(e_1, e_2)$ se puede escribir alternativamente usando la abstracción task:
 - $val \ t_1 = task(e_1)$ $val \ t_2 = task(e_2)$ $val \ v_1 = t_1.join$ $val \ v_2 = t_2.join$
- t = task(e) lanza una computación de e en paralelo con el hilo actual (in the background)
 - t es una tarea que realiza el cálculo de e
 - La computación actual continúa en paralelo con t
 - Para obtener el resultado de t se usa t.join
 - t.join suspende el hilo actual, y espera hasta que el resultado sea calculado
 - Posteriores invocaciones a t.join devuelven inmediatamente el resultado ya calculado
- En términos prácticos: task(e).join == e



Revisitando el cálculo de la norma - p en paralelo

Usando la abstracción task, el cálculo de la norma - p se escribe así:

```
// Calculando la p-norm en paralelo, con la abstraccion task
 1
 2
     def pNormFourPartPartTask(a: Array[Int], p: Double): Double = {
 3
       val m1 = a.length/4; val m2 = a.length/2; val m3 = 3*a.length/4
       val t1 = task (sumSegment(a, p, 0, m1))
 5
       val t2 = task (sumSegment(a, p, m1, m2))
       val t3 = task (sumSegment(a, p, m2, m3))
       val t4 = task (sumSegment(a, p, m3, a.length))
 8
       val sum=t1.join() + t2.join() + t3.join() + t4.join()
9
       power(sum, 1/p)
10
```

Definiendo parallel en términos de task

• ¿Cómo se definiría parallel en términos de task?:

def parallel[A, B](a : => A, b : => B) :
$$(A, B) = {...}$$

¿Cuál de las siguientes dos versiones es correcta? ¿Cuál no? ¿por qué?

• Versión 1:

```
def parallel[A, B](a: ⇒> A, n: ⇒> B): (A, B) = {
    val tb= task(b)
    val ta = a
    (ta, tb.join())
}
```

Versión 2:

```
def parallel[A, B](a: $\Rightarrow$ A, n: $\Rightarrow$ B): (A, B) = {
    val tb= task(b).join
    val ta = a
    (ta, tb.join())
}
```