

**Proposta de solució al problema 1**(a)  $\Theta(\sqrt{n} \log n)$ 

(b) Calculem:

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\log(\log n^2)}{\log n} &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\log(2 \log n)}{\log n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\log 2 + \log(\log n)}{\log n} = \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\log 2}{\log n} + \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\log(\log n)}{\log n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\log(\log n)}{\log n} \end{aligned}$$

Fem el canvi de variable  $n = 2^m$  i obtenim que l'anterior és igual a

$$\lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\log(\log 2^m)}{\log 2^m} = \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\log m}{m} = 0$$

Per tant únicament és cert que  $\log(n) \in \Omega(\log(\log(n^2)))$ **Proposta de solució al problema 2**(a) Retorna  $f \circ g$ , la composició de  $f$  amb  $g$ . El cost de *misteri* és el de la funció auxiliar *misteri\_aux*, que ve descrit per la recurrència  $T(n) = T(n-1) + \Theta(1)$ , que té com a solució asimptòtica  $T(n) \in \Theta(n)$ .(b) Retorna  $f^k$ . És a dir, una funció tal que  $f^k(x) = \underbrace{f(f(\dots(f(x))))}_k$ . En funció de  $k$ , el seu cost ve donat per la recurrència  $T(k) = T(k-1) + \Theta(1)$ , que té com a solució  $\Theta(k)$ .

(c)

```
vector<int> misteri_2_quick(const vector<int>& f, int k) {
    if (k == 0) {
        vector<int> r(f.size());
        for (uint i = 0; i < f.size(); ++i) r[i] = i;
        return r;
    }
    else if (k%2 == 0) {
        vector<int> aux = misteri_2_quick(f, k/2);
        return misteri(aux, aux);
    }
    else {
        vector<int> aux = misteri_2_quick(f, k/2);
        return misteri(f, misteri(aux, aux));
    }
}
```

La recurrència que descriu el cost en temps d'aquesta funció és  $T(k) = T(k/2) + \Theta(1)$ , que té com a solució asimptòtica  $\Theta(\log k)$ .

### Proposta de solució al problema 3

- (a) És fàcil veure que la funció *max\_suma* essencialment implementa una ordenació per selecció, que sabem que té cost en cas pitjor de  $\Theta(m^2)$ . L'única diferència és la línia on actualitzem *suma*, que triga temps constant i només s'executa *m* vegades. Per tant el cost total és  $\Theta(m^2) + \Theta(m) = \Theta(m^2)$ .
- (b) Si entenem el codi anterior ens podem adonar que ordena el vector de major a menor i agrupa els enters consecutivament de dos en dos seguint aquest ordre. Per millorar l'eficiència, només cal ordenar el vector amb un *merge sort*, de manera que el cost sigui  $\Theta(m \log m)$ , i agrupar els enters consecutivament de dos en dos. El cost asimptòtic en temps seria de  $\Theta(m \log m)$ .
- (c) Assumim que  $x_0$  i  $x_1$  són els dos nombres més grans de *S* i considerem una expressió que conté els productes  $x_0 * y$  i  $x_1 * z$ , per certs  $y, z \in S$ . El que farem és reemplaçar aquests dos productes per  $x_0 * x_1$  i  $y * z$ . Observem ara el següent:  $(x_0 * x_1 + y * z) - (x_0 * y + x_1 * z) = x_0(x_1 - y) + (y - x_1)z = x_0(x_1 - y) - (x_1 - y)z = (x_0 - z)(x_1 - y) > 0$ . L'últim pas és degut a que  $x_0 > z$  i  $x_1 > y$  ja que  $x_0$  i  $x_1$  són els elements majors de *S*, i són tots diferents. Per tant l'expressió original no era màxima ja que l'expressió resultant és major. Anem a demostrar el resultat per inducció sobre *m*:

- *Cas base* ( $m = 0$ ). L'algorisme és correcte ja que retorna una expressió que suma zero i per tant és òptima.
- *Pas d'inducció*. Sigui  $m > 0$  i assumim la hipòtesi d'inducció: l'expressió màxima per un conjunt de  $< m$  elements es pot obtenir ordenant els elements de major a menor i agrupant-los de dos en dos consecutivament. Si ordenem els *m* elements  $x_0 > x_1 > x_2 > x_3 > \dots > x_{m-1}$ , sabem gràcies al resultat anterior que l'expressió òptima conté el producte  $x_0 * x_1$  seguit d'una expressió formada amb els nombres  $\{x_2, x_3, \dots, x_{m-1}\}$ . Aquesta expressió serà òbviament la major que puguem formar amb  $\{x_2, x_3, \dots, x_{m-1}\}$  i aplicant la hipòtesi d'inducció sabem que tindrà la forma  $x_2 * x_3 + \dots + x_{m-2} * x_{m-1}$ . Per tant, l'expressió òptima és  $x_0 * x_1 + x_2 * x_3 + \dots + x_{m-2} * x_{m-1}$ , com volíem demostrar.

### Proposta de solució al problema 4

(a)

```
int f(const vector<int>& p, int l, int r){
    if (l + 1 ≥ r) return (p[l] ≤ p[r] ? l : r);
    else {
        int m = (l+r)/2;
        if (p[m] > p[m+1]) return f(p, m+1, r);
        else if (p[m-1] < p[m]) return f(p, l, m-1);
        else return m;
    }
}
```

```
}
```

```
pair<int,int> max_guany (const vector<int>& p) {  
    return {f(p,0,p.size()-1), p.size()-1};  
}
```

El cost de *max\_guany* coincidirà amb el cost de la funció *f*. Per analitzar aquesta última, cal fixar-se que el seu cost ve donat per la recurrència  $T(n) = T(n/2) + \Theta(1)$ , d'on s'obté el cost de  $\Theta(\log n)$ .

(b)

```
int max_guany (const vector<int>& p, int k) {  
    int m = p[k];  
    for (int i = k - 1; i ≥ 0; --i)  
        m = min(m,p[i]);  
  
    int M = p[k];  
    for (int i = k + 1; i < p.size(); ++i)  
        M = max(M,p[i]);  
  
    return M - m;  
}
```

- (c) Podem utilitzar un algorisme de dividir i vèncer. Donat un vector *p*, el partim en dues meitats, separades pel punt mig *m*. Recursivament, calculem el màxim guany possible si comprem i venem a la part esquerra del vector, i a continuació, també recursivament, calculem el màxim guany possible si comprem i venem a la part dreta del vector. Finalment, utilitzant la funció de l'apartat anterior, calculem el màxim guany d'un període que inclou el punt mig *m* (és a dir, comprem a la part esquerra i venem a la part dreta). El resultat final és el màxim dels tres guanys calculats.

Hem desenvolupat un esquema de dividir i vèncer on fem dues crides recursives de mida la meitat, i a continuació fem un treball lineal per calcular el màxim guany que inclogui el punt *m*. Per tant, la recurrència que determina el cost de la funció és:  $T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$ , que té com a solució asimptòtica  $\Theta(n \log n)$ .

*Nota:* hi ha solucions més eficients no basades en dividir i vèncer.