

1. Dizer que uma função  $g(n)$  é  $O(f(n))$  é o mesmo que dizer que, se existem  $c, m$  inteiros constantes, se  $n \geq m$ , então  $g(n) \leq c \cdot f(n)$ .
2. Dizer que uma função  $g(n)$  é  $\Theta(f(n))$  é o mesmo que dizer que, se existem  $c_1, c_2, m$  inteiros constantes, se  $n \geq m$ , então  $c_1 \cdot f(n) \leq g(n) \leq c_2 \cdot f(n)$ .
3. Dizer que uma função  $g(n)$  é  $\Omega(f(n))$  é o mesmo que dizer que, se existem  $c, m$  inteiros constantes, se  $n \geq m$ , então  $g(n) \geq c \cdot f(n)$ .
4. A partir de  $n = 23$ ,  $2^n$  se torna maior que  $n^5$ .

```
n = 20
n^5 = 3200000
2^n = 1048576

n = 21
n^5 = 4084101
2^n = 2097152

n = 22
n^5 = 5153632
2^n = 4194304

n = 23
n^5 = 6436343
2^n = 8388608

n = 24
n^5 = 7962624
2^n = 16777216

n = 25
n^5 = 9765625
2^n = 33554432
```

Portanto, eu utilizaria o algoritmo B a partir de um tamanho de dados de entrada de 23. O algoritmo é maior para DOIS casos em que  $n < 23$ , que é  $n = 0$  - porém, não há sentido em determinar o custo de utilizar 0 entradas, visto que, desse modo, não estaríamos utilizando o programa -; e para  $n = 1$ ; logo, se eu fosse rodar apenas uma entrada num programa, utilizaria o algoritmo B também, ainda que, com apenas uma entrada, dificilmente seja notável a diferença entre o tempo dos dois.

5. i) O problema de reprodução de bactérias é um que costuma ser exponencial, visto que é possível prever a quantidade de bactérias presentes em uma população com base na quantidade inicial de bactérias e na quantidade de reproduções que elas realizaram, dado que, a cada reprodução, a população dobra de tamanho, portanto, teríamos  $p \cdot 2^n$  bactérias, em que  $p$  é a população inicial, e  $n$  é a quantidade de reproduções realizadas.

ii) Outro problema que costuma ser exponencial é o de decaimento radioativo, em que, a cada ciclo de meia-vida de uma substância radioativa, seja possível prever quanto de massa daquele material radioativo ainda se tem, e quanto já sofreu uma meia-vida, dado que, a cada meia vida, a massa decai pela metade, portanto, teríamos  $m \cdot (1/(2^n))$ , em que  $m$  é a massa inicial, e  $n$  é a quantidade de meias-vidas ocorridas.

6. a)  $f(n) = 2n + 10 \rightarrow 2n \rightarrow n$ . Logo,  $O(n)$ .

b)  $f(n) = 1/2n \cdot (n + 1) = 1n/2n + 1/2n = 1/2 + 1/2n \rightarrow 1/2n$ . Como quanto mais aumentamos  $n$ , menor fica  $1/2n$ , temos que o pior caso é  $n = 1$ , o que dá  $1/2$ , logo,  $O(1)$ .

c)  $f(n) = 1/2 n^2 \rightarrow n^2$ . Logo,  $O(n^2)$ .

d)  $f(n) = 1/2 n^4 - 3n^2 + 5n + 7 \rightarrow 1/2 n^4 - 3n^2 + 5n \rightarrow 1/2 n^4 \rightarrow n^4$ . Logo,  $O(n^4)$ .

e)  $f(n) = 7n + 3 \log_2(n) + 20 \rightarrow 7n + 3 \log_2(n)$ .  $n > \log_2(n)$ , logo, temos  $7n \rightarrow n$ . Logo,  $O(n)$ .

f)  $f(n) = n! + 5n^2 + 10 \rightarrow n! + 5n^2$ .  $n! > n^2$ , logo, temos  $n!$ . Logo,  $O(n!)$ .

g)  $f(n) = 3 \cdot 5000^n + 1000 \rightarrow 3 \cdot 5000^n \rightarrow 5000^n$ . Logo,  $O(5000^n)$ .

h)  $f(n) = 10^{10}$ . Logo,  $O(1)$ .

7.

int i,j,k;

for(i = 0; i < N; i++) {

1 atribuição + 1 comparação + n comparações e n incrementos =  $2 + 2n$

for(j=0; j < N; j++) {

n\*1 atribuições + n\*1 comparações + n\*n comparações + n\*n incrementos =  $2n + 2n^2$

R[i][j] = 0;

1 atribuição n vezes, n vezes =  $n^2$

for(k=0; k < N; k++)

n\*n\*1 atribuições + n\*n\*1 comparações + n\*n\*n comparações + n\*n\*n incrementos =  $2n^2 + 2n^3$

R[i][j] += A[i][k] \* B[k][j];

1 atribuição n vezes, n vezes =  $n^3$

}

}

total =  $n^3 + 2n^3 + 2n^2 + 2n^2 + 2n + 2n + 2 = 3n^3 + 4n^2 + 4n + 2$ .

8.

```
int verifica_ordenado(int * v, int tam) {  
    for(int i=0;i<tam-1;i++) {  
        1 atribuição + 1 comparação + tam-1 comparações + tam-1 incrementos = 2 +  
        2tam - 2 = 2*tam  
        if(v[i] > v[i+1]) return 0;  
        (tam-1)*1 comparações  
    }  
    return 1;  
}
```

total = tam-1 + 2\*tam = 3\*tam-1. Se entendermos n como o tamanho do vetor, então temos  $3*n - 1$ .

9.

```
int busca_normal(int * v, int tam, int elem) {  
    for(int i=0;i<tam;i++) {  
        1 atribuição + 1 comparação + tam comparações + tam incrementos = 2 + 2tam  
        if(v[i] == elem) return 1;  
        tam*1 comparações  
    }  
}
```

total = 2 + 2tam + tam = 3\*tam + 2. Assumindo n como o tamanho do vetor, temos  $3*n + 2$ .

$3*n + 2 \rightarrow 3*n \rightarrow n$ . Logo,  $O(n)$ .

No melhor caso, encontramos o elemento logo de cara, portanto,  $1 + 1 + 1 = 3$  operações, portanto,  $\Omega(3) = \Omega(1)$ .

```
int busca_binaria(int * v, int tam, int elem) {  
    int inicio = 0, meio;  
    1 atribuição  
    while(1) {  
        meio = (inicio+tam)/2;  
        1 atribuição  
        if(v[meio] == elem) return 1;  
        1 comparação  
        if(inicio == tam) return 0;  
        1 comparação  
        else if(elem > v[meio]) inicio = meio+1;  
        1 comparação + 1 atribuição = 2  
        else if(elem < v[meio]) tam = meio-1;  
        1 comparação + 1 atribuição = 2  
    }  
}
```

}

total = 1 + 1 + 1 + 2 (apenas uma das três últimas comparações podem acontecer, portanto, no pior caso, uma das que executam duas operações acontecem) = 5. Porém, essas 5 operações acontecem todas as vezes que o elemento não for encontrado, e, no pior caso, pegamos uma parte “metade” do vetor e não encontramos o elemento. Logo, temos  $\text{tam}/2$  até que  $\text{tam} = 1$ . Logo,  $1 = \text{tam}/(2^n)$ , logo, teríamos 5 operações para cada divisão, logo, temos  $5n$ . Isso nos dá  $O(n)$ . Para o melhor caso, temos que o elemento foi encontrado logo de cara, portanto,  $1 + 1 + 1 = 3$ , portanto  $\Omega(3) = \Omega(1)$ .