

# Algoritmos e Estruturas de Dados 1 (AED1)

## Recursão, exponencial, Fibonacci, análise de desempenho

### Estrutura geral de um programa recursivo

se a instância em questão é pequena,  
    resolva-a diretamente;  
senão  
    reduza-a a instâncias menores do mesmo problema,  
    aplique o método a essas  
    e use suas soluções para resolver a instância original.

### Exponencial

Queremos projetar um algoritmo que recebe inteiros positivos  $k$  e  $n$  e devolve  $k^n$ .

Como  $k^n = k * k * k * \dots * k$  ( $n$  vezes)

- podemos projetar o seguinte algoritmo iterativo:

```
int expI(int k, int n)
{
    int i, exp = 1;
    for (i = 0; i < n; i++)
        exp *= k; // exp = exp * k
    return exp;
}
```

Invariante e corretude:

- A corretude do algoritmo iterativo `expI` depende
  - da correta identificação de seu invariante de laço.
- O invariante principal,
  - que vale no início de cada iteração do laço,
    - é  $exp = k^i$ .
- Para verificar que o invariante está correto,
  - observe que ele vale antes da primeira iteração
  - e continua valendo de uma iteração para outra.
- Demonstração por indução:
  - Primeiro verificamos que o invariante vale
    - no início da primeira iteração (caso base).
      - Antes da primeira iteração temos  $exp = 1$  e  $i = 0$ .
        - Como  $exp = 1 = k^0 = k^i$ , o invariante vale.
    - Então, supomos que o invariante vale
      - no início de uma iteração qualquer, ou seja,  $exp = k^i$ ,
        - e mostramos que no início da iteração seguinte
          - ele continua valendo.

- Chamamos  $exp'$  e  $i'$  as variáveis no início da iteração seguinte.
  - Pelo comportamento do algoritmo dentro do laço, temos
    - $exp' = exp * k = k^i * k = k^{(i + 1)}$
    - $i' = i + 1$
- Portanto,  $exp' = k^{(i + 1)} = k^{i'}$ , e o invariante vale.
- Para verificar que o algoritmo está correto,
  - note que ao final do laço  $i = n$ ,
    - caso em que o invariante garante que  $exp = k^n$ .

Eficiência de tempo:

- Número de operações proporcional a  $n$ , i.e.,  $O(n)$ ,
  - já que o laço tem  $n$  iterações
  - e em cada iteração é realizado um número constante de operações.

Eficiência de espaço:

- Memória auxiliar utilizada é constante, i.e.,  $O(1)$ ,
  - pois o número de variáveis locais independe de  $n$ .

Também podemos descrever  $k^n$  usando a seguinte regra recursiva:

$$k^n = \begin{cases} k * k^{(n - 1)}, & \text{se } n > 0, \\ 1, & \text{se } n = 0. \end{cases}$$

Essa regra induz o seguinte algoritmo recursivo:

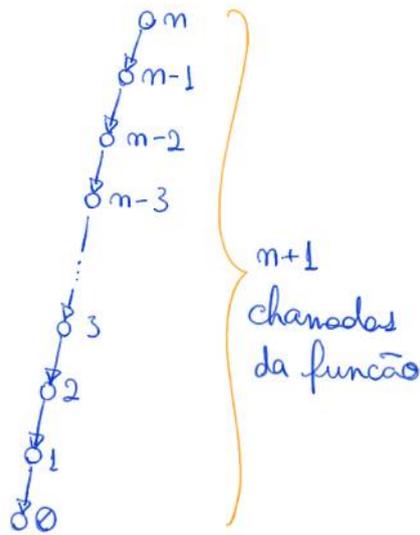
```
int expR(int k, int n)
{
    if (n == 0)
        return 1;
    return k * expR(k, n - 1);
}
```

Corretude:

- No caso de  $expR$ , como é comum com algoritmos recursivos,
  - sua corretude deriva diretamente da implementação
    - da regra em que este se baseia,
  - podendo ser verificada usando uma prova por indução.

Eficiência de tempo:

- O cálculo da eficiência de um algoritmo recursivo depende
  - da resolução de uma função de recorrência que captura
    - a ordem do número de operações que tal algoritmo realiza.
- No caso do algoritmo  $expR$  temos a recorrência
  - $T(n) = T(n - 1) + 1$ , já que cada chamada da função
    - desencadeia apenas uma outra chamada,
      - com  $n$  decrementado de 1,
      - e realiza uma quantidade constante de operações localmente.
  - $T(0) = 1$ , pois o caso base da função recursiva ocorre quando  $n = 0$ .



- Identificada a recorrência, podemos resolvê-la por substituição:
  - $T(n) = T(n - 1) + 1$
  - $T(n - 1) = T(n - 2) + 1$
  - $T(n - 2) = T(n - 3) + 1$
  - $T(n - 3) = T(n - 4) + 1$
  - ...
- Substituindo
  - $T(n) = T(n - 1) + 1$
  - $T(n) = (T(n - 2) + 1) + 1 = T(n - 2) + 2$
  - $T(n) = (T(n - 3) + 2) + 1 = T(n - 3) + 3$
  - $T(n) = (T(n - 4) + 3) + 1 = T(n - 4) + 4$
  - ...
- Generalizando
  - $T(n) = T(n - i) + i$
- No final (caso base da recursão) temos
  - $n - i = 0 \Rightarrow i = n$
- Portanto,
  - $T(n) = T(n - n) + n = T(0) + n = n + 1$ .
- Ou seja, o número total de operações é da ordem de  $n$ ,
  - i.e.,  $O(n)$ .

Eficiência de espaço:

- A quantidade de memória auxiliar utilizada é igual à eficiência de tempo,
  - i.e.,  $O(n)$ .
- Isso acontece porque cada nova chamada recursiva
  - utiliza algumas variáveis auxiliares locais,
    - que só começam a ser liberadas
      - depois que a última chamada é resolvida.

Nossos dois algoritmos levam tempo proporcional a  $n$ .

- **Será que conseguimos fazer melhor?**

Pensando no caso especial em que  $n$  é múltiplo de 2,

- podemos calcular  $k^n$  com a seguinte regra:
  - $k^n = k^{(n / 2)} * k^{(n / 2)}$

Note que, os dois termos multiplicados são iguais,

- o que sugere um algoritmo recursivo em que cada chamada da função
  - realiza apenas uma chamada recursiva, com  $n$  dividido por 2,
    - e depois multiplica o resultado desta chamada por ele próprio.
- Essa ideia parece interessante, pois  $n$  está diminuindo mais rapidamente
  - do que nos nossos algoritmos anteriores.

Claro que, o algoritmo tem que tomar algum cuidado quando  $n$  não é par.

- Lembrando que a operação  $n / 2$  corresponde ao piso da divisão,
  - para  $n$  ímpar temos a regra:
    - $k^n = k^{(n / 2)} * k^{(n / 2)} * k$

Por fim, o caso base continua ocorrendo quando  $n = 0$ .

- Assim, temos o algoritmo:

```
int expR2(int k, int n) {
    int exp;
    if (n == 0)
        return 1;
    if (n % 2 == 0) {
        exp = expR2(k, n / 2);
        exp *= exp;
    }
    else { // n % 2 == 1
        exp = expR2(k, n / 2);
        exp *= exp;
        exp *= k;
    }
    return exp;
}
```

Como a parte inicial das regras é comum,

- podemos implementar a seguinte versão mais curta do algoritmo:

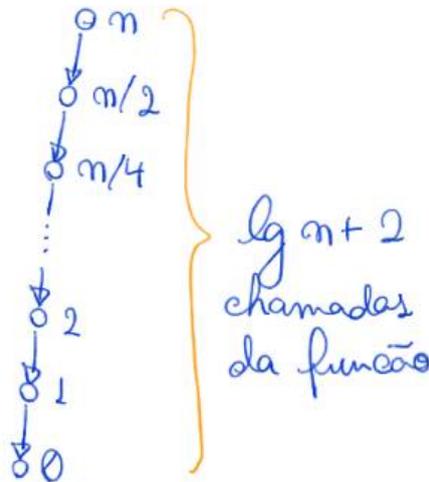
```
int expR3(int k, int n) {
    int exp;
    if (n == 0)
        return 1;
    exp = expR3(k, n / 2);
    exp *= exp;
    if (n % 2 == 0)
        return exp;
    return k * exp;
}
```

Corretude:

- A corretude deste algoritmo deriva diretamente
  - da corretude da regra que o motivou.

Eficiência de tempo:

- A eficiência de tempo deste algoritmo guarda uma grata surpresa,
  - que deriva do fato dele dividir  $n$  por 2 a cada chamada recursiva.



- Para calcular a ordem do número de operações que ele realiza
  - vamos usar a recorrência:
    - $T(n) = T(n/2) + 1$ ,
  - já que cada chamada da função desencadeia apenas
    - uma outra chamada, com  $n$  dividido por 2.
  - $T(0) = 1$ , pois o caso base da função recursiva ocorre quando  $n = 0$ .
- Resolução da recorrência por substituição:
  - $T(n) = T(n/2) + 1$
  - $T(n/2) = T(n/4) + 1$
  - $T(n/4) = T(n/8) + 1$
  - $T(n/8) = T(n/16) + 1$
  - $T(n/16) = T(n/32) + 1$
  - ...
- Substituindo
  - $T(n) = T(n/2) + 1$
  - $T(n) = (T(n/4) + 1) + 1 = T(n/4) + 2$
  - $T(n) = (T(n/8) + 1) + 2 = T(n/8) + 3$
  - $T(n) = (T(n/16) + 1) + 3 = T(n/16) + 4$
  - $T(n) = (T(n/32) + 1) + 4 = T(n/32) + 5$
  - ...
- Sucessivas divisões por 2 nos sugerem ficar atentos
  - ao aparecimento de funções logarítmicas e exponenciais.
- Observe que
  - $T(n) = T(n/2) + 1 = T(n/2^1) + 1$
  - $T(n) = T(n/4) + 2 = T(n/2^2) + 2$
  - $T(n) = T(n/8) + 3 = T(n/2^3) + 3$
  - $T(n) = T(n/16) + 4 = T(n/2^4) + 4$
  - $T(n) = T(n/32) + 5 = T(n/2^5) + 5$
  - ...

- Generalizando
  - $T(n) = T(n / 2^i) + i$
- No final (caso base da recursão) temos  $n / 2^i = 0$ ,
  - o que pode causar estranheza, já que
    - o resultado de uma divisão não deveria ser 0.
  - Isso se explica por se tratar de uma divisão inteira,
    - que devolve o piso do resultado da divisão.
  - Assim, conseguimos inferir que se  $n / 2^i = 0$ ,
    - então  $n / 2^{(i - 1)} = 1$ ,
      - já que a divisão inteira de 1 por 2 é 0.
  - Resolvendo  $n / 2^{(i - 1)} = 1 \Rightarrow i = \lg n + 1$ .
- Portanto,
  - $T(n) = T(n / 2^{(\lg n + 1)}) + (\lg n + 1)$
  - $T(n) = T(n / 2n) + \lg n + 1$
  - $T(n) = T(0) + \lg n + 1$
  - $T(n) = 1 + \lg n + 1$
  - $T(n) = \lg n + 2$ .
- Ou seja, o número de operações realizadas por  $\text{expR3}(n)$ 
  - é da ordem de  $\lg n$ , i.e.,  $O(\log n)$ .
- Note que, este algoritmo é muito mais eficiente
  - que os anteriores para valores grandes de  $n$ .

Eficiência de espaço:

- A quantidade de memória auxiliar utilizada é igual à eficiência de tempo,
  - i.e.,  $O(\log n)$ .
- Isso acontece porque cada nova chamada recursiva
  - utiliza algumas variáveis auxiliares locais,
    - que só começam a ser liberadas
      - depois que a última chamada é resolvida.

Vale destacar que esse algoritmo é um exemplo de uso

- da **técnica de divisão e conquista**, que é largamente usada
  - para obter algoritmos mais eficientes para diversos problemas.

Desafio/Quiz: Por fim, fica o seguinte exercício:

- projetar um algoritmo iterativo
  - que seja igualmente eficiente para o cálculo da exponencial.

## Comentários sobre corretude e eficiência de algoritmos

### Corretude de algoritmos:

- Em algoritmos recursivos costuma ser uma análise direta, bastando:
  - Mostrar que o algoritmo devolve o valor correto no caso base e,
  - Supondo que o algoritmo encontra o valor correto quando a entrada é menor que  $n$ , mostrar que ele devolve o valor correto para  $n$ .
- Em algoritmos iterativos é necessário identificar propriedades invariantes:
  - Um invariante é uma relação que depende dos valores das variáveis do algoritmo e se mantém válida ao longo das iterações de um laço.
  - Encontrando os invariantes corretos, a análise de corretude é semelhante a de algoritmos recursivos.

### Eficiência de algoritmos:

- Em algoritmos iterativos costuma ser bem direta,
  - bastando somar operações realizadas dentro de um laço e
    - multiplicar o resultado pelo número de iterações do laço.
- Em algoritmos recursivos é necessário usar uma fórmula de recorrência:
  - Por exemplo, a recorrência  $T(n) = T(n - 1) + 1$  e  $T(0) = 1$ , captura
    - a ordem de operações realizada por um algoritmo que, em cada chamada recursiva, realiza um número constante de operações e faz uma chamada recursiva com a entrada reduzida de um,
    - e que faz um número constante de operações no caso base.
  - Outro exemplo, a recorrência  $T(n) = 2 T(n / 2) + 1$  e  $T(1) = 1$ , captura
    - a eficiência de um algoritmo que, em cada chamada recursiva, realiza um número constante de operações e faz duas chamadas recursivas com a entrada reduzida pela metade,
    - e que faz um número constante de operações no caso base.
- De posse da recorrência, pode-se simular seu comportamento, para
  - encontrar uma função ( $n$ ,  $n^2$ ,  $\log n$ ,  $2^n$ , etc) que descreva o comportamento da mesma conforme o tamanho da entrada  $n$  varia.
  - Esta função descreve a ordem do número de operações realizada pelo algoritmo recursivo.

(Bônus) Soluções para o exercício/quiz deixado no final:

```
int expI2(int k, int n)
{
    if (n == 0)
        return 1;
    // invariante: exp = k^i
    int i = 1, exp = k;
    while (i <= n / 2)
    {
        exp *= exp; // exp = exp * exp
        i = 2 * i;
    }
    if (i < n)
        exp *= expI2(k, n - i);
    return exp;
}

int expI3(int k, int n)
{
    int exp_acum = 1, n_falt = n;
    while (n_falt > 0)
    {
        // invariante: exp = k^i
        int i = 1, exp = k;
        while (i <= n_falt / 2)
        {
            exp *= exp; // exp = exp * exp
            i = 2 * i;
        }

        exp_acum *= exp; // exp_acum = exp_acum * exp;
        n_falt -= i;     // n_falt = n_falt - i;
    }
    return exp_acum;
}
```

## Fibonacci

Números de Fibonacci:

- $F_0 = 0$
- $F_1 = 1$
- $F_n = F_{n-1} + F_{n-2}$

Sequência:

- n     0 1 2 3 4 5 6 7 8 9
- $F_n$    0 1 1 2 3 5 8 13 21 34

Algoritmo recursivo para  $F_n$

```
long long int fibonacciR(int n) {
    if (n == 0) return 0;
    if (n == 1) return 1;
    return fibonacciR(n - 1) + fibonacciR(n - 2);
}
```

Algoritmo iterativo para  $F_n$

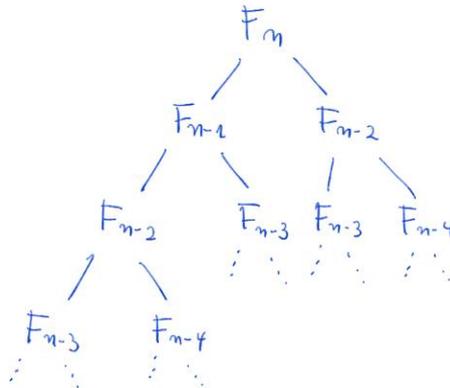
```
long long int fibonacciI(int n) {
    int i;
    long long int proximo, anterior, atual;
    if (n == 0) return 0;
    if (n == 1) return 1;
    anterior = 0; //  $F_{i-1}$ 
    atual = 1;    //  $F_i$ 
    for (i = 1; i < n; i++) {
        proximo = anterior + atual;
        anterior = atual;
        atual = proximo;
    }
    return atual;
}
```

Corretude:

- Como de costume, a corretude do algoritmo recursivo deriva
  - diretamente da corretude da relação de recorrência que o inspirou.
- Sobre o algoritmo iterativo, qual o invariante principal
  - para demonstrar que ele obteve o resultado correto?
- Ou seja, que propriedade/relação se mantém verdadeira
  - ao longo de todas as suas iterações?
- Resp: no início de cada iteração  $i$  as variáveis atual e anterior
  - possuem, respectivamente, os valores  $F_i$  e  $F_{i-1}$ .

## Eficiência:

- Como de costume, a eficiência do algoritmo iterativo
  - deriva do número de vezes que o laço é executado,
    - e neste caso é da ordem de  $n$ .
- Já o algoritmo recursivo depende do número total de chamadas recursivas.
  - Vamos obter intuição deste número usando uma árvore de recorrência.



- Note que, ela lembra a árvore com crescimento exponencial base 2,
  - mas desbalanceada para um lado.
- Observe também o grande número de subproblemas recalculados,
  - sugerindo ineficiência.
- Para obter a ordem do número de chamadas recursivas,
  - vamos analisar a seguinte recorrência, que descreve tal número?
    - $T(n) = T(n - 1) + T(n - 2) + 2$  para  $n > 1$ ,  $T(0) = T(1) = 0$ .
  - Um limitante inferior para  $T(n)$ 
    - $T(n) = T(n - 1) + T(n - 2) + 2 \geq 2 T(n - 2) + 2$ .
    - Assim,
$$T(n) = 2 T(n - 2) + 2$$
$$T(n - 2) = 2 T(n - 4) + 2$$
$$T(n - 4) = 2 T(n - 6) + 2$$
$$T(n - 6) = 2 T(n - 8) + 2$$
    - Logo,
$$T(n) = 2 T(n - 2) + 2$$
$$= 2 (2 T(n - 4) + 2) + 2 = 4 T(n - 4) + 6$$
$$= 4 (2 T(n - 6) + 2) + 6 = 8 T(n - 6) + 14$$
$$= 8 (2 T(n - 8) + 2) + 14 = 16 T(n - 8) + 30$$
    - Observando o padrão,
$$T(n) = 2^1 T(n - 2) + 2^2 - 2$$
$$= 2^2 T(n - 4) + 2^3 - 2$$
$$= 2^3 T(n - 6) + 2^4 - 2$$
$$= 2^4 T(n - 8) + 2^5 - 2$$
    - Chegamos a,
$$T(n) = 2^i T(n - 2i) + 2^{i+1} - 2$$
    - Escolhendo  $i = n / 2$ ,
$$T(n) = 2^{(n / 2)} T(n - n) + 2^{((n / 2)+1)} - 2$$
$$= 2^{(n / 2 + 1)} - 2$$
  - Portanto, o número de chamadas recursivas cresce
    - pelo menos como uma exponencial de base 2 e expoente  $n/2$ .