

Tempo de
Execução

Tempo de Execução

Vários fatores afetam o tempo de execução de um programa:

- 1) Hardware
- 2) Linguagem
- 3) Tamanho da Entrada
- 4) Algoritmo

Queremos um critério de Tempo que seja independente de

- 1) Hardware
- 2) Linguagem

Assim podemos realmente comparar o tempo de execução de um algoritmo em relação ao tamanho da entrada.

Nosso Modelo de Computação

- Nosso computador teórico captura a essência de um computador real.
 - Operações primitivas: operações que podem ser executadas rapidamente sobre um número pequeno (ex: 32, 64, 128 bits)

Algoritmo 1: Assembly

```
1 fib:      push   rbp
2          mov    rbp,  rsp
3          push   rbx
4          sub    rsp, 24
5          mov    DWORD PTR [rbp-20], edi
6          cmp    DWORD PTR [rbp-20], 2
7          jg     .L2
8          mov    eax, 1
9          jmp    .L3
10         .L2:
11         mov    eax, DWORD PTR [rbp-20]
12         sub    eax, 1
13         mov    edi, eax
14         call   fib
15         mov    ebx, eax
16         mov    eax, DWORD PTR [rbp-20]
17         sub    eax, 2
18         mov    edi, eax
19         call   fib
20         add    eax, ebx
21         .L3:
22         mov    rbx, QWORD PTR [rbp-8]
23         leave
24         ret
```

Operações Primitivas

- Operações aritméticas: soma, subtração, multiplicação, divisão, resto, piso, teto
- Operações relacionais: $<$, \leq , $>$, \geq , $=$, \neq
- Operações lógicas: and, or, not
- Atribuição de valores, acesso a posição de memória
- Operações de controle de fluxo: if, while, for

Tempo de Execução

O tempo de execução de um algoritmo é dado pela quantidade de operações primitivas (passos básicos) executada por ele para uma certa instância de entrada.

- O tempo de execução cresce junto com a entrada.
- O tempo de execução é uma função T sobre o tamanho da Entrada.
 - $T(n)$ denota o número de operações primitivas realizada pelo algoritmo quando executada sobre uma entrada de tamanho n .

Receita de Bolo: tamanho da entrada

- Vetor, lista, Conjunto: n é a quantidade de elementos.
- número: m é a quantidade de bits na representação binária.

Exemplo

Busca Linear ($A[1..m]$, k)

1 $i = 1$

2 Enquanto $i \leq m$ e $A[i] \neq k$

3 $i = i + 1$

4 Se $i \leq m$

5 Devolva i

6 Devolva -1

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
- 3 $i = i + 1$
- 4 Se $i \leq n$
- 5 Devolva i
- 6 Devolva -1

Se $k \in A$ e
 $A[p] = k$

Se $k \notin A$

Se o elemento existe: $T(n) =$

Se o elemento não existe: $T(n) =$

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
- 3 $i = i + 1$
- 4 Se $i \leq n$
- 5 Devolva i
- 6 Devolva -1

Se $k \in A$ e
 $A[p] = k$

\perp

$5p$

$2(p-1)$

2

1

0

Se $k \notin A$

\perp

$5(n+1)$

$2n$

2

\perp

Se o elemento existe: $T(n) = 1 + 5p + 2(p-1) + 2 + 1 = 7p + 2$

$\hookrightarrow 7m + 2$

Se o elemento não existe: $T(n) = 1 + 5(n+1) + 2n + 2 + 1 = 7m + 9$

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
- 3 $i = i + 1$
- 4 Se $i \leq n$
- 5 Devolva i
- 6 Devolva -1

Se $k \in A$ e
 $A[p] = k$

- 1
- 2 $5p$
- 3 $2(p-1)$
- 4 2
- 5 1
- 6 0

Se $k \notin A$

- 1
- 2 $5(n+1)$
- 3 $2n$
- 4 2
- 5 1
- 6 0

Se o elemento existe: $T(n) = 7p + 2$

$$\begin{cases} 7m+2 \\ g \end{cases}$$

$$g \leq T(n) \leq 7m+g$$

Se o elemento não existe: $T(n) = 7m+g$

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
- 3 $i = i + 1$
- 4 Se $i \leq n$
- 5 Devolva i
- 6 Devolva -1

Se $k \in A$ e
 $A[p] = k$

- 1
- 2 $5p$
- 3 $2(p-1)$
- 4 2
- 5 1
- 6 0

Se $k \notin A$

- 1
- 2 $5(n+1)$
- 3 $2n$
- 4 2
- 5 1
- 6 0

Se o elemento existe: $T(n) = 7p + 2$

$$\begin{cases} 7m+2 \\ g \end{cases}$$

$$g \leq T(n) \leq 7m + g$$

Se o elemento não existe: $T(n) = 7m + g$

Exemplo

Busca Binaria ($A[1..m]$, k)

1 $\text{esq} = 1$

2 $\text{dir} = m$

3 Enquanto $\text{esq} < \text{dir}$ faça

4 $\text{meio} = \lfloor (\text{esq} + \text{dir}) / 2 \rfloor$

5 Se $k > A[\text{meio}]$

6 $\text{esq} = \text{meio} + 1$

7 Senão

8 $\text{dir} = \text{meio}$

9 Se $A[\text{esq}] == k$

10 Devolve esq

11 Devolve -1

Exemplo

Tempo de Execução

Busca Binaria ($A[1..n]$, k)

- 1 $\text{esq} = 1$
 - 2 $\text{dir} = \underline{1}$
 - 3 Enquanto $\text{esq} < \text{dir}$ faça
 - 4 $\text{meio} = \lfloor (\text{esq} + \text{dir}) / 2 \rfloor$
 - 5 Se $k > A[\text{meio}]$
 - 6 $\text{esq} = \text{meio} + 1$
 - 7 Senão
 - 8 $\text{dir} = \text{meio}$
 - 9 Se $A[\text{esq}] == k$
 - 10 Devolve esq
 - 11 Devolve -1
- \uparrow n é o número de vezes que
este teste executa
- \uparrow $4(n-1)$
- \uparrow $3(n-1)$
- \uparrow $\leq 2(n-1)$
- \uparrow 2
- \uparrow 1
- $$T(n) = 1 + 1 + 2n + 4(n-1) + 3(n-1) + 2(n-1) + 2 + 1 = 11n - 4$$

Exemplo

Para n inteiro positivo
e m e x reais arbitrários,
vale que

$$\left\lfloor \frac{x}{m} \right\rfloor = \left\lfloor \frac{rx}{mn} \right\rfloor$$

$$\left\lceil \frac{x}{m} \right\rceil = \left\lceil \frac{x}{mn} \right\rceil$$

Em cada iteração do laço descartamos aproximadamente metade da entrada, restando um subproblema de tamanho $\left\lfloor \frac{m}{2} \right\rfloor$ ou $\left\lceil \frac{m}{2} \right\rceil$.

Fazemos isso até o subproblema ter tamanho 1, quando o laço da linha 3 finaliza.

Exemplo

Para n inteiro positivo
e m e x reais arbitrários,
vale que

$$\left\lfloor \frac{\frac{x}{m}}{m} \right\rfloor = \left\lfloor \frac{xc}{mn} \right\rfloor$$

$$\left\lfloor \frac{\left\lceil \frac{x}{m} \right\rceil}{m} \right\rfloor = \left\lfloor \frac{x}{mm} \right\rfloor$$

No pior dos casos temos subproblemas
de tamanho $\lceil \frac{n}{2} \rceil$. Então

$$L = \left\lfloor \left\lceil \frac{\left\lceil \frac{n}{2^i} \right\rceil}{2} \right\rceil \right\rfloor = \left\lceil \frac{m}{2^i} \right\rceil$$

exec.
do corpo
do laço
da linha 3

$$n = i + L$$

$$\left\lceil \frac{m}{2^i} \right\rceil = 1 \text{ quando } 0 < \frac{m}{2^i} \leq L.$$

$$\frac{m}{2^i} \leq L \Leftrightarrow m \leq 2^i \Leftrightarrow \lg m \leq i$$

Exemplo

Para n inteiro positivo
e m e x reais arbitrários,
vale que

$$\left\lfloor \frac{\left\lfloor \frac{x}{m} \right\rfloor}{m} \right\rfloor = \left\lfloor \frac{xc}{mn} \right\rfloor$$

$$\left\lfloor \frac{\left\lceil \frac{x}{m} \right\rceil}{m} \right\rfloor = \left\lceil \frac{xc}{mn} \right\rceil$$

No pior dos casos temos subproblemas
de tamanho $\lceil \frac{n}{2} \rceil$. Então

$$\lceil \frac{n}{2^i} \rceil = 1 \text{ quando } 0 < \frac{m}{2^i} \leq 1.$$

$$\frac{m}{2^i} \leq 1 \Leftrightarrow m \leq 2^i \Leftrightarrow \log m \leq i$$

- i é inteiro
- $i = \lceil \log m \rceil$ é quando $\frac{m}{2^i} \leq 1$ pela primeira vez.

$$r = \lceil \log n \rceil + 1$$

Exemplo

Para n inteiro positivo
e m e x reais arbitrários,
vale que

$$\left\lfloor \frac{\left\lfloor \frac{x}{m} \right\rfloor}{m} \right\rfloor = \left\lfloor \frac{xc}{mn} \right\rfloor$$

$$\left\lfloor \frac{\left\lceil \frac{x}{m} \right\rceil}{m} \right\rfloor = \left\lceil \frac{x}{mm} \right\rceil$$

No melhor dos casos temos subproblemas
de tamanho $\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$. Então

$$\left\lfloor \frac{n}{2^i} \right\rfloor = 1 \text{ quando } 1 \leq \frac{n}{2^i} < 2.$$

$$\frac{n}{2^i} < 2 \Leftrightarrow n < 2^{i+1} \Leftrightarrow \lg n < i+1$$

$$\Leftrightarrow \lg n - 1 < i$$

$$\lfloor \lg n \rfloor + 1 = i$$

$$r = \lfloor \lg n \rfloor + 2$$

Exemplo

Tempo de Execução

Busca Binaria ($A[1..n]$, k)

- 1 esq = 1
 - 2 dir = 1
 - 3 Enquanto $\text{esq} < \text{dir}$ faça
 - 4 meio = $\lfloor (\text{esq} + \text{dir}) / 2 \rfloor$
 - 5 Se $k > A[\text{meio}]$
 - 6 esq = meio + 1
 - 7 Senão
 - 8 dir = meio
 - 9 Se $A[\text{esq}] == k$
 - 10 Devolve esq
 - 11 Devolve -1
- $\lceil \lg n \rceil + 1 \leq r \leq \lfloor \lg n \rfloor + 2$
- $T(n) = 11r - 4$
- $11\lceil \lg n \rceil + 7 \leq T(n) \leq 11\lfloor \lg n \rfloor + 18$
- $\lceil \lg n \rceil + 1 \leq r \leq \lfloor \lg n \rfloor + 2$
- $T(n) = 11r - 4$
- $11\lceil \lg n \rceil + 7 \leq T(n) \leq 11\lfloor \lg n \rfloor + 18$

Análise por casos

O tempo de melhor caso de um algoritmo é o menor tempo de execução do algoritmo dentre todos os tempos de execução de todas as instâncias de um dado tamanho n .

Busca linear: $9 \leq T(n) \leq 7n + 9$

Busca Binária: $11\lceil \lg n \rceil + 7 \leq T(n) \leq 11\lfloor \lg n \rfloor + 18$

Análise por casos

O tempo de pior caso de um algoritmo é o maior tempo de execução do algoritmo dentre todos os tempos de execução de todas as instâncias de um dado tamanho n .

Busca linear: $9 \leq T(n) \leq 7n + 9$

Busca Binária: $\lceil \lg n \rceil + 7 \leq T(n) \leq \lfloor \lg n \rfloor + 18$

Análise por casos

Se $T(n)$ é o tempo de execução para uma entrada de tamanho n , então

$$\text{Tempo no melhor caso} \leq T(n) \leq \text{Tempo no pior caso}$$

Esses tempos nos dão garantias:

$$g \leq \text{Tempo Busca Linear} \leq 7m + g$$

$$1\lfloor \lg n \rfloor + 7 \leq \text{Tempo Busca Binária} \leq 1\lfloor \lg n \rfloor + 18$$

Usando notação

Assintótica

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

1

$i = 1$

2

Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$

3

$i = i + 1$

4

Se $i \leq n$

5

Devolva i

6

Devolva -1

Se $k \in A$ e
 $A[p] = k$

1

5_p

$2(p-1)$

2

1

0

Se $k \notin A$

1

$5(m+1)$

$2m$

2

1

Se o elemento existe: $T(n) =$

Se o elemento não existe: $T(n) =$

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
- 3 $i = i + 1$
- 4 Se $i \leq n$
- 5 Devolva i
- 6 Devolva -1

Se $k \in A$ e
 $A[p] = k$

\perp $\Theta(1)$

5_p $\Theta(p)$

$2(p-1)$ $\Theta(p)$

2 $\Theta(1)$

1 $\Theta(1)$

0

Se $k \notin A$

\perp $\Theta(1)$

$5(n+1)$ $\Theta(n)$

$2n$ $\Theta(n)$

2 $\Theta(1)$

\perp $\Theta(1)$

Se o elemento existe: $T(n) = \Theta(1) + \Theta(p) + \Theta(p) + \Theta(1) + \Theta(1)$

$$= \Theta(p) \quad \left. \begin{array}{l} \nearrow \perp(1) \\ \searrow O(n) \end{array} \right\} \text{em função da entrada}$$

Se o elemento não existe: $T(n) = 7m + g$

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
- 3 $i = i + 1$
- 4 Se $i \leq n$
- 5 Devolva i
- 6 Devolva -1

Se $k \in A$ e
 $A[p] = k$

\perp $\Theta(1)$

5_p $\Theta(p)$

$2(p-1)$ $\Theta(p)$

2 $\Theta(1)$

1 $\Theta(1)$

0

Se $k \notin A$

\perp $\Theta(1)$

$5(n+1)$ $\Theta(n)$

$2n$ $\Theta(n)$

2 $\Theta(1)$

\perp $\Theta(1)$

Se o elemento existe: $T(n) = \Theta(p)$

$$\begin{cases} \mathcal{O}(1) \\ \mathcal{O}(n) \end{cases}$$

Se o elemento não existe: $T(n) = \Theta(1) + \Theta(n) + \Theta(n) + \Theta(1) + \Theta(1)$

$$= \Theta(n)$$

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

1 $i = 1$

2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$

3 $i = i + 1$

4 Se $i \leq n$

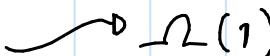
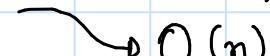
5 Devolva i

6 Devolva -1

Conclusão

$$T(n) = O(n)$$

$$T(n) = \Omega(1)$$

Se o elemento existe: $T(n) = \Theta(p)$  

Se o elemento não existe: $T(n) = \Theta(n)$

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
 $i = i + 1$
- 3 Se $i \leq n$
- 4 Devolva i
- 5 Devolva -1

Se o elemento existe: $T(n) = \Theta(p)$

~~$\Omega(1)$~~ caso.
 $\Theta(n)$

Se o elemento não existe: $T(n) = \Theta(n)$

Conclusão

$$T(n) = O(n)$$

~~$T(n) = \Omega(1)$~~

Na maioria dos casos
vamos nos preocupar apenas
com a análise de pior

Análise - Formalização

FAZER Assim nas
Listas



Busca Linear ($A[1..m]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq m$ e $A[i] \neq k$
 - 3 $i = i + 1$
 - 4 Se $i \leq m$
 - 5 Devolva i
 - 6 Devolva -1

- As instruções das linhas 1 e 4-6 executam apenas uma vez e todas levam tempo constante. logo o custo para executá-las é $\Theta(1)$
- O corpo do laço da linha 2 e o teste do laço levam tempo $\Theta(1)$ para executar apenas uma vez. O laço é executado $O(n)$ vezes. Assim, o custo total das linhas 2-3 é $O(n)$

Análise - Formalização

- As instruções das linhas 1 e 4-6 executam apenas uma vez e todas levam tempo constante. logo o custo para executá-las é $\Theta(1)$
- O corpo do Laço da linha 2 e o teste do Laço levam tempo $\Theta(1)$ para executar apenas uma vez. O Laço é executado $O(n)$ vezes. Assim, o custo total das linhas 2-3 é $O(n)$
- Assim, o tempo de execução do algoritmo é $\Theta(1) + O(n) = O(n)$.

Exemplo

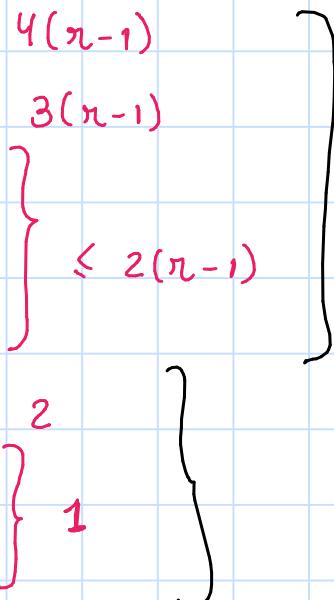
$$\lceil \lg n \rceil + 1 \leq r \leq \lfloor \lg n \rfloor + 2$$

Tempo de Execução

Busca Binaria ($A[1..n]$, k)

- 1 esq = 1
- 2 dir = \perp
- 3 Enquanto $esq < dir$ faça
- 4 meio = $\lfloor (esq + dir) / 2 \rfloor$
- 5 Se $k > A[meio]$
- 6 $esq = meio + 1$
- 7 Senão
- 8 dir = meio
- 9 Se $A[esq] == k$
- 10 Devolve esq
- 11 Devolve -1

n é o número de vezes que
esse teste executa



Exemplo

$$\lceil \lg n \rceil + 1 \leq r \leq \lfloor \lg n \rfloor + 2$$

Tempo de Execução

Busca Binaria ($A[1..n]$, k)

1 $\text{esq} = 1$

1

$\Theta(1)$

2 $\text{dir} = \text{esq}$

1

$\Theta(1)$

3 Enquanto $\text{esq} < \text{dir}$ faça

n é o número de vezes que
esse teste executa $\Theta(\lg n)$

4 $\text{meio} = \lfloor (\text{esq} + \text{dir}) / 2 \rfloor$

$4(n-1)$

5 Se $k > A[\text{meio}]$

$3(n-1)$

6 $\text{esq} = \text{meio} + 1$

$\leq 2(n-1)$

$\Theta(1) \cdot \Theta(\lg n) = \Theta(\lg n)$

7 Senão

8 $\text{dir} = \text{meio}$

2

1

$T(n) = \Theta(1) + \Theta(1) +$

$\Theta(\lg n) + \Theta(\lg n) + \Theta(1)$
 $= \Theta(\lg n)$.

9 Se $A[\text{esq}] == k$

10 Devolve esq

11 Devolve -1

Exemplo - Formalização

Busca Binaria ($A[1..m]$, k)

- 1 $\text{esq} = 1$
- 2 $\text{dir} = m$
- 3 Enquanto $\text{esq} < \text{dir}$ faça
- 4 $\text{meio} = \lfloor (\text{esq} + \text{dir}) / 2 \rfloor$
- 5 Se $k > A[\text{meio}]$
- 6 $\text{esq} = \text{meio} + 1$
- 7 Senão
- 8 $\text{dir} = \text{meio}$
- 9 Se $A[\text{esq}] == k$
- 10 Devolve esq
- 11 Devolve -1

- As linhas 1, 2 e 9-11 levam tempo constante para executar e executam apenas uma vez. Logo o tempo total de execução dessas linhas é $\Theta(1)$
- O custo para executar o teste da linha 3 e o corpo do laço da linha 3 uma única vez é constante. Essas linhas são executadas $\Theta(\lg n)$. Assim, o custo total com esse trecho é $\Theta(\lg n)$.

Exemplo - Formalização

- As linhas 1, 2 e 9-11 levam tempo constante para executar e executam apenas uma vez. Logo o tempo total de execução dessas linhas é $\Theta(1)$
- O custo para executar o teste da linha 3 e o corpo do laço da linha 3 uma única vez é constante. Essas linhas são executadas $\Theta(\lg n)$. Assim, o custo total com esse trecho é $\Theta(\lg n)$.
- Assim, o tempo de execução do algoritmo é $\Theta(1) + \Theta(\lg n) = \Theta(\lg n)$

Análise por casos

O tempo de caso médio de um algoritmo é o tempo esperado de execução do algoritmo para uma entrada de tamanho n

- Consideramos algo sobre a distribuição das entradas e fazemos uma análise probabilística.
- Pode ser tão ruim qnto o pior caso.

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
 - 3 $i = i + 1$
 - 4 Se $i \leq n$
 - 5 Devolva i
 - 6 Devolva -1

Vamos supor que $k \in A$
e que cada entrada
de A tem a mesma
probabilidade de conter
 A

↑
distribuição
uniforme!

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

1 $i = 1 \quad \} \Theta(1)$

2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
 $i = i + 1$

4 Se $i \leq n \quad \}$

5 Devolva $i \quad \} \Theta(1)$

6 Devolva -1

$\Theta(1) \cdot x$ # de iterações

Variável indicadora
 $X_i = \begin{cases} 1 & \text{se } A[i] = k \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$

$$X = \sum_{i=1}^n X_i \cdot i$$

Exemplo

Então o número esperado de iterações é $E[X]$

$$\begin{aligned} E[X] &= E\left[\sum_{i=1}^n X_i \cdot i\right] = \sum_{i=1}^n E[X_i \cdot i] = \sum_{i=1}^n E[X_i] \cdot i \\ &= \sum_{i=1}^n P(A[i] == k) \cdot i = \sum_{i=1}^n \frac{1}{m} \cdot i = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m i \\ &= \frac{1}{m} \cdot \frac{m(m+1)}{2} = \frac{m+1}{2} \in \Theta(n) \end{aligned}$$

Exemplo

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

1 $i = 1 \quad \} \Theta(1)$

2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$ }
3 $i = i + 1$

4 Se $i \leq n$ }

5 Devolva i } $\Theta(1)$

6 Devolva -1 }

de iterações

$$\Theta(1) \cdot x = \Theta(1) \cdot \Theta(n) = \Theta(n)$$

$$\begin{aligned} \text{Custo médio: } & \Theta(1) + \Theta(n) + \Theta(1) \\ &= \Theta(n) \end{aligned}$$

Exemplo - Formalização

Busca Linear ($A[1..m]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq m$ e $A[i] \neq k$
 - 3 $i = i + 1$
 - 4 Se $i \leq m$
 - 5 Devolva i
 - 6 Devolva -1

- Vamos assumir que $x \in A$ e que cada posição de A possui a mesma probabilidade de conter k .
- Os custos de execução das linhas 1, 4-6 são contantes e tais linhas executam apenas uma vez, portanto o tempo total empregado em tal trecho é $\Theta(1)$

Exemplo - Formalização

Busca Linear ($A[1..m]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq m$ e $A[i] \neq k$
 - 3 $i = i + 1$
 - 4 Se $i \leq m$
 - 5 Devolve i
 - 6 Devolve -1

- O tempo empregado para executar o código das linhas 2-3 uma única vez é $\Theta(1)$.

Vemos agora computar o número esperado de execuções desse trecho.

- Seja X_i uma variável indicadora definida como

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{se } A[i] = k \\ 0 & \text{se } A[i] \neq k \end{cases}$$

Exemplo - Formalização

Busca Linear ($A[1..m]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq m$ e $A[i] \neq k$
 - 3 $i = i + 1$
 - 4 Se $i \leq m$
 - 5 Devolva i
 - 6 Devolva -1

- Seja $X = \sum_{i=1}^m X_i \cdot i$ e note
 - que X é uma variável aleatória que conta o número de iterações do laço da linha 2
 - O valor esperado de X é

Exemplo - Formalização

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n X_i \cdot i\right] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i \cdot i] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i] \cdot i \\ &= \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A[i] == k) \cdot i = \sum_{i=1}^n \frac{1}{m} \cdot i = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^n i \\ &= \frac{1}{m} \cdot \frac{m(m+1)}{2} = \frac{m+1}{2} \in \Theta(m) \end{aligned}$$

(*)

Exemplo - Formalização

Busca Linear ($A[1..m]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq m$ e $A[i] \neq k$
 - 3 $i = i + 1$
 - 4 Se $i \leq m$
 - 5 Devolva i
 - 6 Devolva -1

- Seja $X = \sum_{i=1}^m X_i \cdot i$ e note
 - que X é uma variável aleatória que conta o número de iterações do laço da linha 2
 - O valor esperado de X é (*)
 - Como $X \in \Theta(n)$, temos que o custo com o frecho

Exemplo - Formalização

Busca Linear ($A[1..n]$, k)

- 1 $i = 1$
- 2 Enquanto $i \leq n$ e $A[i] \neq k$
 - 3 $i = i + 1$
 - 4 Se $i \leq n$
 - 5 Devolva i
 - 6 Devolva -1

das linhas 2-3 é $O(n)$

- Assim, o custo médio do Algoritmo é $\Theta(1) + \Theta(n) = \Theta(n)$

Análise Amortizada

- Na análise amortizada, nós calculamos o tempo médio necessário para executar uma sequência de n operações sobre uma estrutura de dados.
 - Com ela podemos mostrar que o custo de uma operação é baixo, se nós tirarmos a média sobre uma sequência de chamadas, mesmo que algumas chamadas sejam custosas

Análise Amortizada: Vetor Dinâmico

vector-insert(T, x)

se $T.size == 0$

$T.table = \text{nova tabela 1 slot}$

$T.size = 1$

$T.num = 0$

se $T.num == T.size$

$\text{newtable} = \text{nova tabela } 2 \times T.size \text{ slots}$

Para $i=0$ até $T.num - 1$

$\text{newtable}[i] = T.table[i]$

free $T.table$

$T.table = \text{newtable}$

$T.size = 2 \times T.size$

$T.table[T.num] = x$

$T.num = T.num + 1$

Análise Amortizada: Vetor Dinâmico

vector-insert(T, x)

se $T.size == 0$ | $\Theta(1)$

$T.table = \text{nova tabela 1 slot}$

$T.size = 1$

$T.num = 0$

se $T.num == T.size$ | $\Theta(1)$

$\text{newtable} = \text{nova tabela } 2 \times T.size \text{ slots}$

Para $i=0$ até $T.num - 1$

$\text{newtable}[i] = T.table[i]$

$\text{free } T.table$

$T(n) = \Theta(1)$

$T.table = \text{newtable}$

$T.size = 2 \times T.size$

$T.table[T.num] = x$

$T.num = T.num + 1$ | $\Theta(1)$

Se há espaço p/ x

Análise Amortizada: Vetor Dinâmico

vector-insert(T, x)

se $T.size == 0$ | $\Theta(1)$

$T.table = \text{nova tabela 1 slot}$

$T.size = 1$

$T.num = 0$

se $T.num == T.size$

$\text{newtable} = \text{nova tabela } 2 \times T.size \text{ slots}$

Para $i=0$ até $T.num - 1$

$\text{newtable}[i] = T.table[i]$

$\text{free } T.table$

$T.table = \text{newtable}$

$T.size = 2 \times T.size$

$T.table[T.num] = x$

$T.num = T.num + 1$

Se não há espaço p/
 x

$n := T.num$

$\Theta(n)$

$T(n) = \Theta(n)$

Análise Amortizada: Vetor Dinâmico

vector-insert(T, x)

Análise de pior caso: $O(n)$

se $T.size == 0$

$T.table = \text{nova tabela 1 slot}$

$T.size = 1$

$T.num = 0$

se $T.num == T.size$

$\text{newtable} = \text{nova tabela } 2 \times T.size \text{ slots}$

Para $i=0$ até $T.num - 1$

$\text{newtable}[i] = T.table[i]$

$\text{free } T.table$

$T.table = \text{newtable}$

$T.size = 2 \times T.size$

$T.table[T.num] = x$

$T.num = T.num + 1$

Análise Amortizada: Vetor Dinâmico

vector-insert(T, x)

se $T.size == 0$

$T.table = \text{nova tabela } 1 \text{ slot}$

$T.size = 1$

$T.num = 0$

se $T.num == T.size$

$\text{newtable} = \text{nova tabela } 2 \times T.size \text{ slots}$

Para $i=0$ até $T.num - 1$

$\text{newtable}[i] = T.table[i]$

$\text{free } T.table$

$T.table = \text{newtable}$

$T.size = 2 \times T.size$

$T.table[T.num] = x$

$T.num = T.num + 1$

Análise Amortizada

- Em uma sequência de n chamadas vector-insert, seja c_i o custo da i -ésima chamada

- Custo médio de vector-insert é, portanto,

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n c_i$$

Análise Amortizada: Vetor Dinâmico

Vetor-insert(T, x)

se $T.size == 0$

$T.table = \text{nova tabela } 1 \text{ slot}$

$T.size = 1$

$T.num = 0$

se $T.num == T.size$

$\text{newtable} = \text{nova tabela } 2 \times T.size \text{ slots}$

Para $i=0$ até $T.num - 1$

$\text{newtable}[i] = T.table[i]$

free $T.table$

$T.table = \text{newtable}$

$T.size = 2 \times T.size$

$T.table[T.num] = x$

$T.num = T.num + 1$

Análise Amortizada

- Note que

$$c_i = \begin{cases} i & \text{se } i-1 = 2^k \\ 1 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

- Assim

$$\sum_{i=1}^n c_i \leq n + \sum_{j=0}^{\lfloor \lg n \rfloor} 2^j < n + 2n = 3n$$

Análise Amortizada: Vetor Dinâmico

vector-insert(T, x)

se $T.size == 0$

$T.table = \text{nova tabela } 1 \text{ slot}$

$T.size = 1$

$T.num = 0$

se $T.num == T.size$

$\text{newtable} = \text{nova tabela } 2 \times T.size \text{ slots}$

Para $i=0$ até $T.num - 1$

$\text{newtable}[i] = T.table[i]$

$\text{free } T.table$

$T.table = \text{newtable}$

$T.size = 2 \times T.size$

$T.table[T.num] = x$

$T.num = T.num + 1$

Análise Amortizada

- Portanto, o custo médio é

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m c_i \leq \frac{1}{m} \cdot 3m = 3$$

- Concluimos que
 $\text{vector-insert}(T, x)$ é
 $O(1)$ amortizado!

Algoritmos e Tempo de Execução

Um algoritmo A é polinomial se existe uma constante $K \geq 1$ tal que $T_A(n) \in O(n^k)$, onde $T_A(n)$ é a função do tempo de execução do algoritmo A no pior caso.

→ Se $T_A(n) \in \Theta(n)$, então dizemos que A é um algoritmo Linear.

→ Se $T_A(n) \in \Theta(n^2)$, então dizemos que A é um algoritmo quadrático.

Um algoritmo A é eficiente se é polinomial.