

7: Space and Time Trade-Offs

Projeto de Análise de Algoritmos

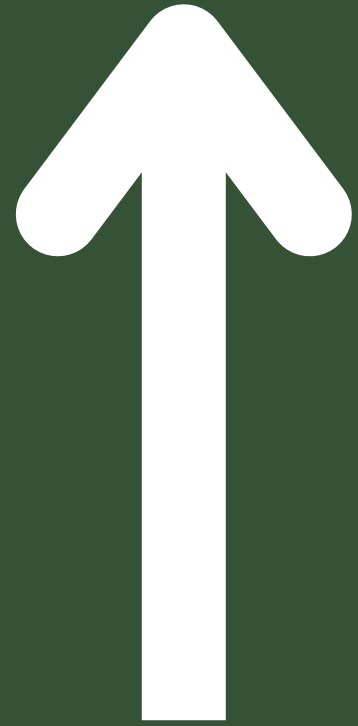
Apresentado por:
Benedito Jaime
Daniel
Érick

Data:
4 de Julho de 2024

Trade-offs entre espaço e tempo

Situação em que se deve escolher entre usar mais espaço (memória) para reduzir o tempo de execução de um algoritmo ou usar menos espaço e, conseqüentemente, aumentar o tempo de execução.

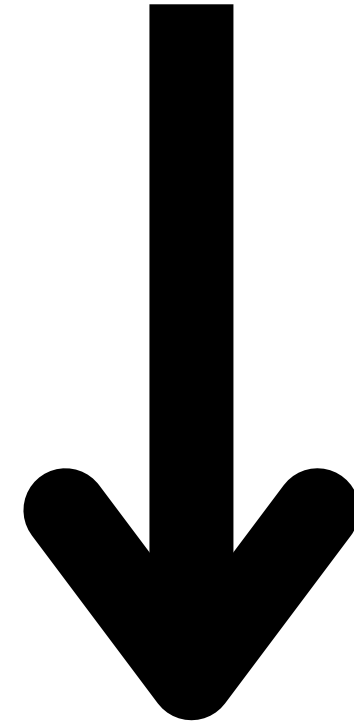
Trade-offs entre espaço e tempo



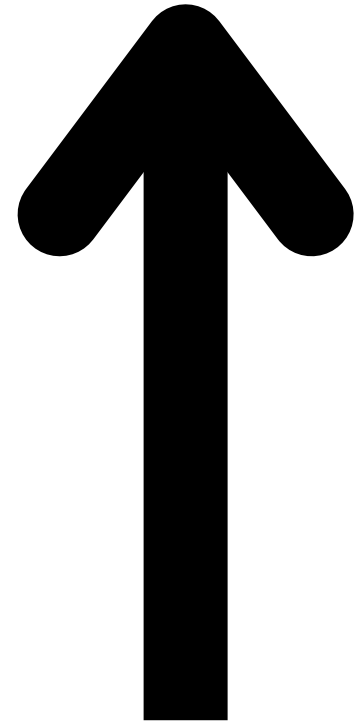
ESPAÇO/MEMÓRIA



TEMPO



ESPAÇO/MEMÓRIA



TEMPO

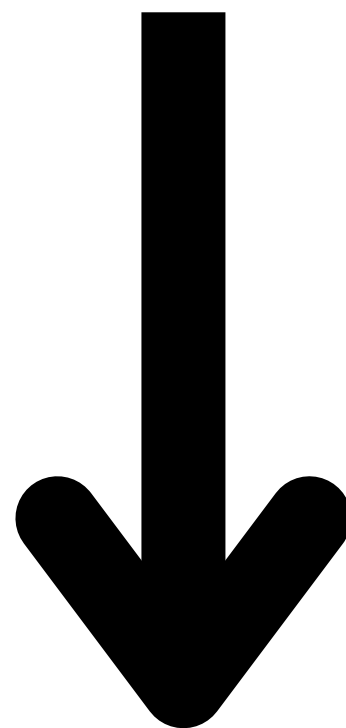
Trade-offs entre espaço e tempo



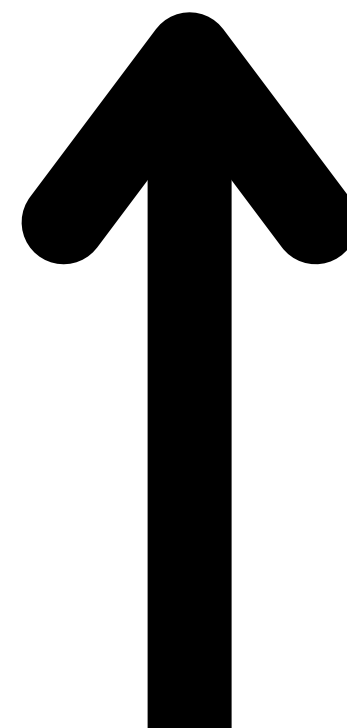
ESPAÇO/MEMÓRIA



TEMPO



ESPAÇO/MEMÓRIA



TEMPO

Ordenação por Contagem

Ordenação por Contagem de Comparações

Para ordenar uma lista, podemos contar o número de elementos menores que cada elemento e usar esses números para determinar as posições corretas dos elementos na lista ordenada. Esse método tem eficiência quadrática devido ao número de comparações necessárias.

```
//Sorts an array by comparison counting  
//Input: An array A[0..n - 1] of orderable elements  
//Output: Array S[0..n - 1] of A's elements sorted in  
nondecreasing order
```

```
for i ← 0 to n - 1 do Count[i] ← 0  
for i ← 0 to n - 2 do  
    for j ← i + 1 to n - 1 do  
        if A[i] < A[j ]  
            Count[j ] ← Count[j ] + 1  
        else Count[i] ← Count[i] + 1  
for i ← 0 to n - 1 do S[Count[i]] ← A[i]  
return S
```

Ordenação por Contagem

Ordenação por Contagem de Distribuição

Este método é útil quando os elementos a serem ordenados pertencem a um conjunto pequeno e conhecido de valores. Contamos a frequência de cada valor e usamos essas frequências para posicionar os elementos corretamente na lista ordenada. Este algoritmo é linear em eficiência, assumindo que o intervalo de valores é fixo.

```
//Sorts an array of integers from a limited range by  
distribution counting  
//Input: An array A[0..n - 1] of integers between l and u ( $l \leq u$ )  
//Output: Array S[0..n - 1] of A's elements sorted in  
nondecreasing order
```

```
for j ← 0 to u - l do D[j] ← 0  
for i ← 0 to n - 1 do D[A[i] - l] ← D[A[i] - l] + 1  
for j ← 1 to u - l do D[j] ← D[j - 1] + D[j]  
for i ← n - 1 downto 0 do  
  • j ← A[i] - l  
  • S[D[j] - 1] ← A[i]  
  • D[j] ← D[j] - 1  
return S
```

**Aprimoramento na
correspondência de
cadeia de
caracteres**

1

Redução de tempo

2

Pré-processamento do padrão

Algoritmos de Força-Bruta

Algoritmos de Boyler-Moore

Algoritmos de Horspool

Algoritmo de Força Bruta

Peso (Complexidade de espaço):

- Leve: Requer apenas espaço para armazenar o padrão e o texto, sem necessidade de estruturas adicionais.
- Complexidade de espaço: $O(1)$

Velocidade (Complexidade de tempo):

- Pior caso: $O(m \cdot n)$ onde m é o comprimento do padrão e n é o comprimento do texto.
- Melhor caso: $O(n)$ quando o padrão é encontrado na primeira posição do texto.

Algoritmo Knuth-Morris-Pratt

Peso (Complexidade de Espaço):

- Moderado: Requer espaço adicional para armazenar a tabela de prefixos (tabela de falhas).
- Complexidade de espaço: $O(m)$, onde m é o comprimento do padrão.

Velocidade (Complexidade de Tempo):

- Pior caso: $O(m+n)$.
- Melhor caso: $O(m+n)$.

Algoritmo Boyer-Moore

Peso (Complexidade de Espaço):

- Moderado a pesado: Requer espaço adicional para armazenar tabelas de heurísticas (Bad Character e Good Suffix).
- Complexidade de espaço: $O(m + \sigma)$

Velocidade (Complexidade de Tempo):

- Pior caso: $O(m \cdot n)$.
- Melhor caso: $O(n/m)$ em média.
- Na prática, muitas vezes muito rápido devido aos grandes saltos proporcionados pelas heurísticas.

Algoritmo Horspool

Peso (Complexidade de Espaço):

- Moderado: Requer uma tabela de deslocamento baseada nos caracteres do alfabeto.
- Complexidade de espaço: $O(\sigma)$, onde σ é o tamanho do alfabeto.

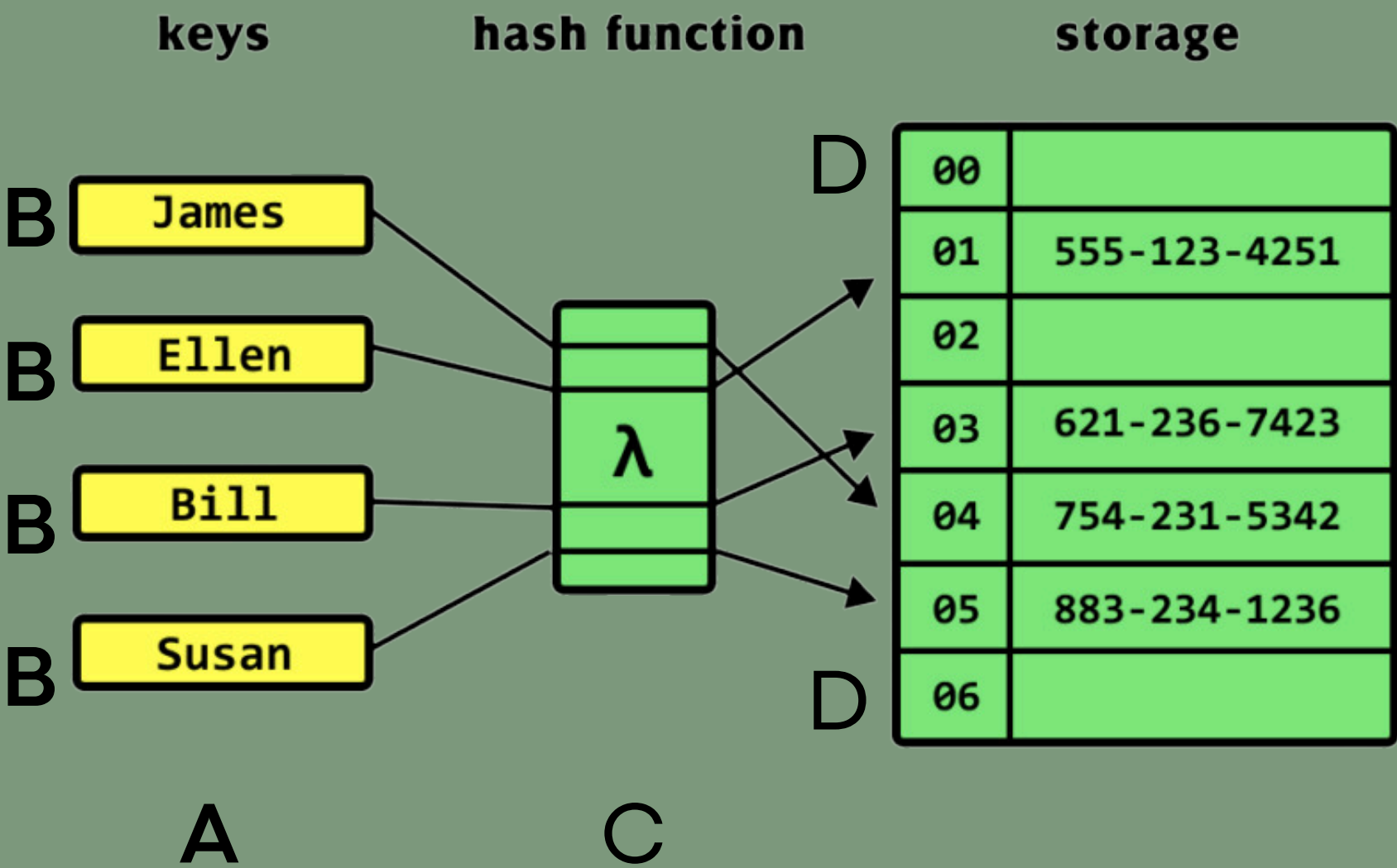
Velocidade (Complexidade de Tempo):

- Pior caso: $O(m \cdot n)$, mas é raro.
- Melhor caso: $O(n/m)$ em média, semelhante ao Boyer-Moore.
- Na prática, é eficiente para textos grandes e padrões que aparecem raramente, embora geralmente não tão eficiente quanto o Boyer-Moore completo.

HASHING

ABORDAGEM EFICIENTE PARA IMPLEMENTAR DICIONÁRIOS.

- A: Tabela Hash
- B: Chaves
- C: Função Hash
- D: Endereço Hash



HASHING - Colisões

FENÔMENO NO QUAL DUAS OU MAIS CHAVES SÃO "HASHEADAS" PARA A TABELA.

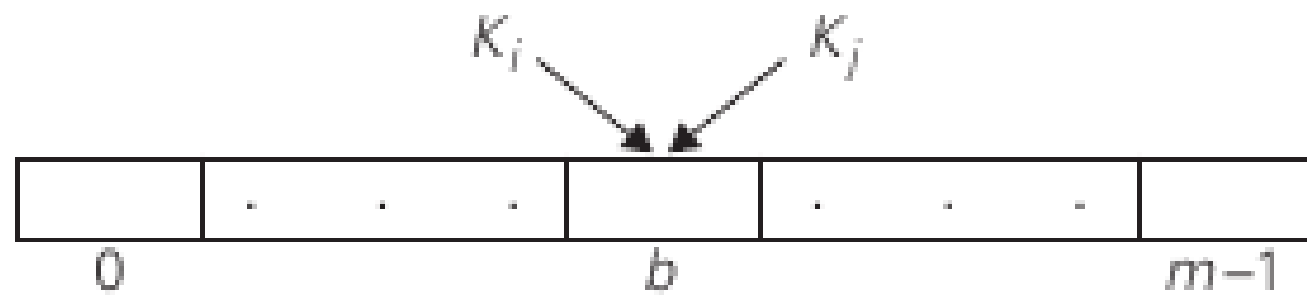
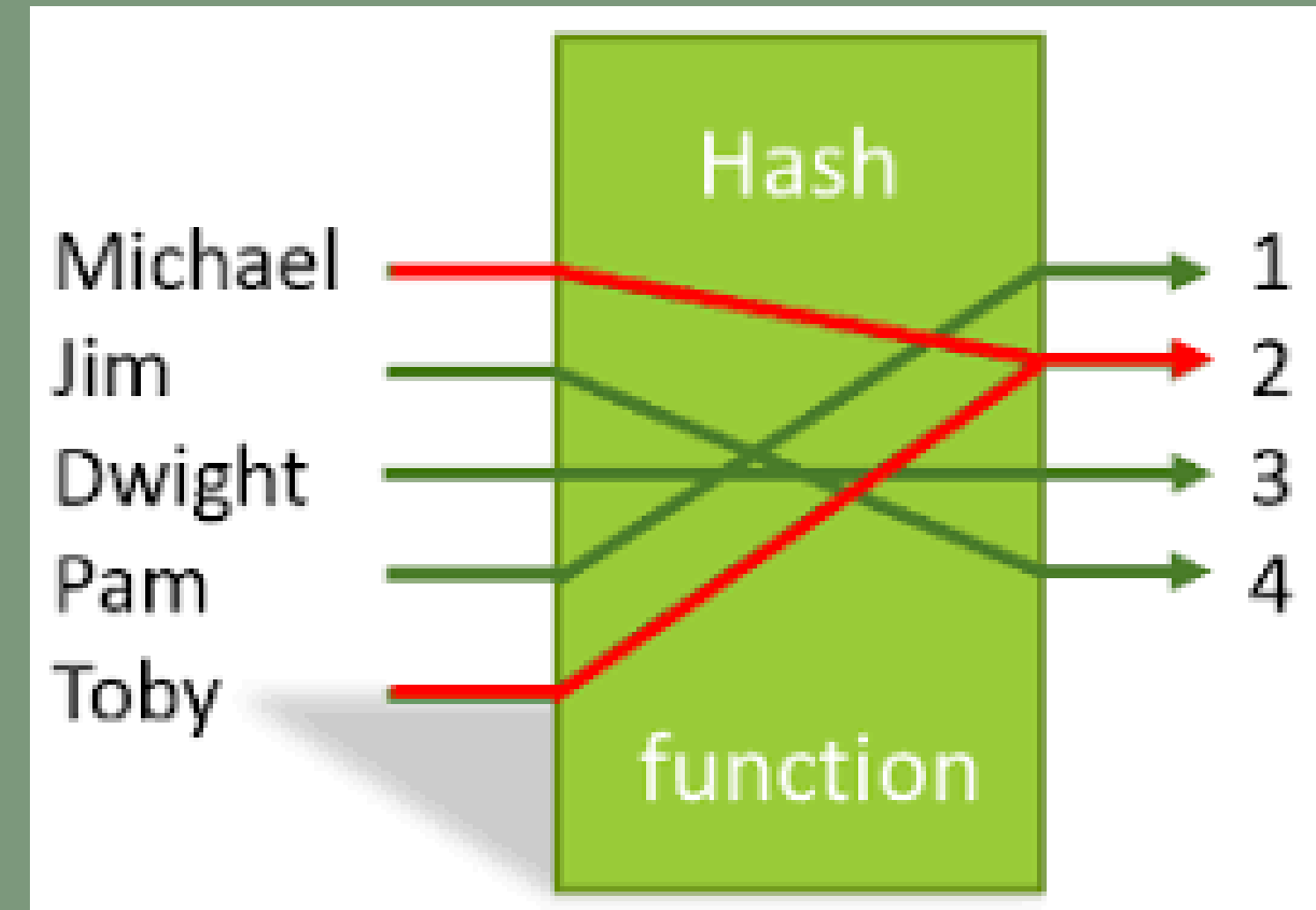


FIGURE 7.4 Collision of two keys in hashing: $h(K_i) = h(K_j)$.



Mecanismo de Resolução de Colisão →

OPEN HASHING

separate chaining

encadeamento separado

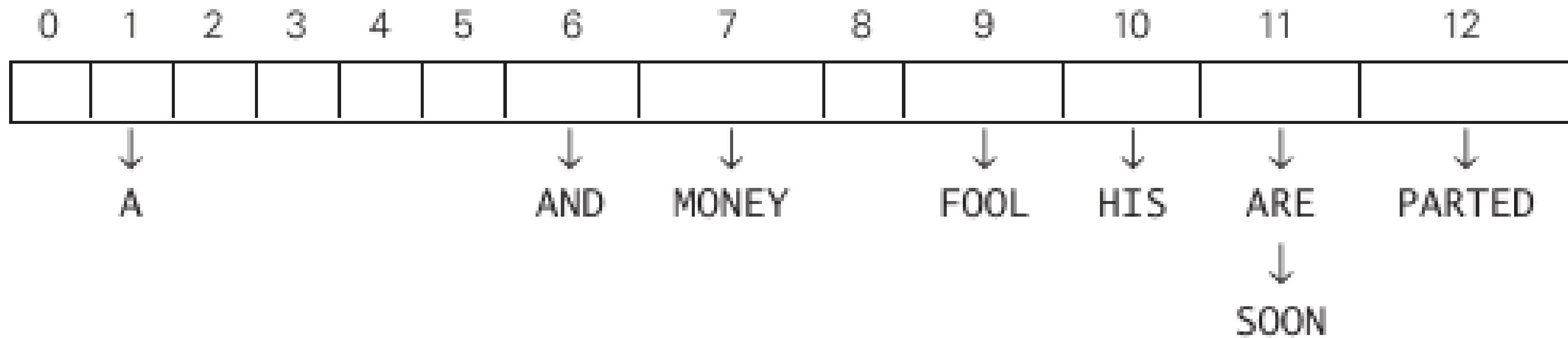
A	$(1) \bmod 13$	1
FOOL	$(6 + 15 + 15 + 12) \bmod 13$	9
AND	$(1 + 14 + 1) \bmod 13$	6
HIS	$(8 + 9 + 19) \bmod 13$	10
MONEY	$(13 + 15 + 14 + 5 + 25) \bmod 13$	7
ARE	$(1 + 18 + 5) \bmod 13$	11
SOON	$(19 + 15 + 15 + 14) \bmod 13$	11
PARTED	$(16 + 1 + 18 + 20 + 5 + 4) \bmod 13$	12

COLISÃO



OPEN HASHING

keys	A	FOOL	AND	HIS	MONEY	ARE	SOON	PARTED
hash addresses	1	9	6	10	7	11	11	12



CLOSED HASHING - LINEAR PROBING

Linear Probing Example

insert(76)	insert(93)	insert(40)	insert(47)	insert(10)	insert(55)
$76\%7 = 6$	$93\%7 = 2$	$40\%7 = 5$	$47\%7 = 5$	$10\%7 = 3$	$55\%7 = 6$
0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1
2	2	2	2	2	2
3	3	3	3	3	3
4	4	4	4	4	4
5	5	5	5	5	5
6	6	6	6	6	6
76		93	47	93	47
	93		93	10	55
		40			
			40	40	40
			76	76	76
probes: 1	1	1	3	1	3

CLOSED HASHING

open addressing
endereçamento aberto

SEM USO DE LISTAS ENCANDEADAS

TAMANHO DA TABELA DEVE SER QUASE
TÃO LARGA QUANTO O NÚMERO DE
CHAVES

keys	A	FOOL	AND	HIS	MONEY	ARE	SOON	PARTED
hash addresses	1	9	6	10	7	11	11	12

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
	A											
	A								FOOL			
	A					AND			FOOL			
	A					AND			FOOL	HIS		
	A					AND	MONEY		FOOL	HIS		
	A					AND	MONEY		FOOL	HIS	ARE	
	A					AND	MONEY		FOOL	HIS	ARE	SOON
PARTED	A					AND	MONEY		FOOL	HIS	ARE	SOON

LINEAR PROBING - SONDA GEM LINEAR

HASHING

Time complexity in big O notation

Operation	Average	Worst case
Search	$\Theta(1)$	$O(n)$
Insert	$\Theta(1)$	$O(n)$
Delete	$\Theta(1)$	$O(n)$

Space complexity

Space	$\Theta(n)^{[1]}$	$O(n)$
-------	-------------------	--------

ÁRVORES B

PRINCIPAL ALTERNATIVA PARA
ARMAZENAMENTO DE GRANDES DICIONÁRIOS

ÁRVORE DE BUSCA BALANCEADA

MÚLTIPLAS CHAVES POR NÓ

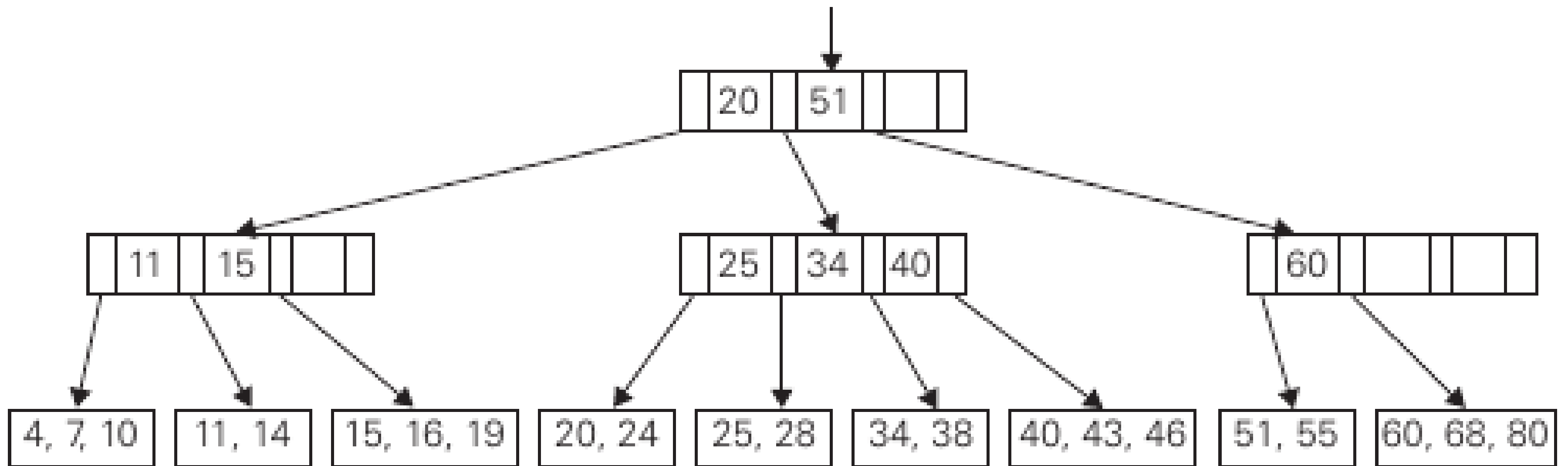
Time complexity in big O notation

Operation	Average	Worst case
Search	$O(\log n)$	$O(\log n)$
Insert	$O(\log n)$	$O(\log n)$
Delete	$O(\log n)$	$O(\log n)$

Space complexity

Space	$O(n)$	$O(n)$
-------	--------	--------

ÁRVORES B



HASHING

ESPAÇO ADICIONAL PARA ARMAZENAR UMA
TABELA HASH E RESOLVER COLISÕES

OPERAÇÕES RÁPIDAS EM TEMPO CONSTANTE NA
MÉDIA

ÁRVORES B

ESPAÇO ADICIONAL PARA ARMAZENAR
MÚLTIPLAS CHAVES POR NÓ E MANTER A ÁRVORE
BALANCEADA

OPERAÇÕES EM TEMPO LOGARÍTMICO

HASHING

Time complexity in big O notation

Operation	Average	Worst case
Search	$\Theta(1)$	$O(n)$
Insert	$\Theta(1)$	$O(n)$
Delete	$\Theta(1)$	$O(n)$

Space complexity

Space	$\Theta(n)^{[1]}$	$O(n)$
-------	-------------------	--------

ÁRVORES B

Time complexity in big O notation

Operation	Average	Worst case
Search	$O(\log n)$	$O(\log n)$
Insert	$O(\log n)$	$O(\log n)$
Delete	$O(\log n)$	$O(\log n)$

Space complexity

Space	$O(n)$	$O(n)$
-------	--------	--------