

Heap de Fibonacci

André Atanasio Maranhão Almeida – IC/UNICAMP

20 de setembro de 2007

- Introdução

- Introdução
- Estrutura

- Introdução
- Estrutura
- Análise amortizada

- Introdução
- Estrutura
- Análise amortizada
- Operações
 - MAKE-HEAP
 - INSERT
 - MINIMUM
 - UNION
 - EXTRACT-MIN
 - DECREASE-KEY
 - DELETE

- Introdução
- Estrutura
- Análise amortizada
- Operações
 - MAKE-HEAP
 - INSERT
 - MINIMUM
 - UNION
 - EXTRACT-MIN
 - DECREASE-KEY
 - DELETE
- Limite do grau máximo

- Introdução
- Estrutura
- Análise amortizada
- Operações
 - MAKE-HEAP
 - INSERT
 - MINIMUM
 - UNION
 - EXTRACT-MIN
 - DECREASE-KEY
 - DELETE
- Limite do grau máximo
- Conclusão

- Heap binomial dá suporte às operações em $O(\lg n)$

- Heap binomial dá suporte às operações em $O(\lg n)$
- Heap de Fibonacci dá suporte às mesmas operações, mas executa em tempo amortizado $O(1)$ quando não envolve exclusões

- Heap binomial dá suporte às operações em $O(\lg n)$
- Heap de Fibonacci dá suporte às mesmas operações, mas executa em tempo amortizado $O(1)$ quando não envolve exclusões

Operação	Heap		
	Binário (pior caso)	Binomial (pior caso)	Fibonacci (amortizado)
MAKE-HEAP	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$
INSERT	$\Theta(\lg n)$	$O(\lg n)$	$\Theta(1)$
MINIMUM	$\Theta(1)$	$O(\lg n)$	$\Theta(1)$
UNION	$\Theta(n)$	$O(\lg n)$	$\Theta(1)$
DECREASE-KEY	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(1)$
EXTRACT-MIN	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(\lg n)$	$O(\lg n)$
DELETE	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(\lg n)$	$O(\lg n)$

- Se aplica bem, do ponto de vista teórico, em aplicações onde o número de EXTRACT-MIN e DELETE é pequeno em relação às outras operações

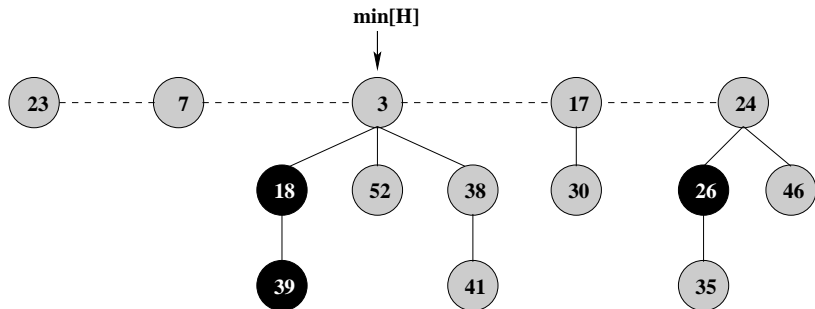
- Se aplica bem, do ponto de vista teórico, em aplicações onde o número de EXTRACT-MIN e DELETE é pequeno em relação às outras operações
- Aplicações: cálculo de árvores geradoras mínimas e busca por menores caminhos dada uma origem

- É um bom exemplo de estrutura de dados projetada com análise amortizada em mente

- É um bom exemplo de estrutura de dados projetada com análise amortizada em mente
- Não foi projetada para dar um suporte eficiente a operação SEARCH

- É um bom exemplo de estrutura de dados projetada com análise amortizada em mente
- Não foi projetada para dar um suporte eficiente a operação SEARCH
- Do ponto de vista prático, os fatores constantes e a complexidade a tornam pouco desejável para a maioria dos problemas

- Coleção de heaps mínimos



- Cada nó x possui um ponteiro $p[x]$ para o pai

- Cada nó x possui um ponteiro $p[x]$ para o pai
- Cada nó x possui um ponteiro $child[x]$ para qualquer dos filhos

- Cada nó x possui um ponteiro $p[x]$ para o pai
- Cada nó x possui um ponteiro $child[x]$ para qualquer dos filhos
- Os filhos de x mantêm-se unidos por uma lista circular duplamente ligada

- Cada nó x possui um ponteiro $p[x]$ para o pai
- Cada nó x possui um ponteiro $child[x]$ para qualquer dos filhos
- Os filhos de x mantêm-se unidos por uma lista circular duplamente ligada
- Cada filho y tem ponteiros $left[y]$ e $right[y]$. Quando tem apenas um filho $left[y] = right[y] = y$

- Cada nó x possui um ponteiro $p[x]$ para o pai
- Cada nó x possui um ponteiro $child[x]$ para qualquer dos filhos
- Os filhos de x mantêm-se unidos por uma lista circular duplamente ligada
- Cada filho y tem ponteiros $left[y]$ e $right[y]$. Quando tem apenas um filho $left[y] = right[y] = y$
- Tal lista permite operações como exclusão de um nó ou união/divisão de listas em tempo $O(1)$

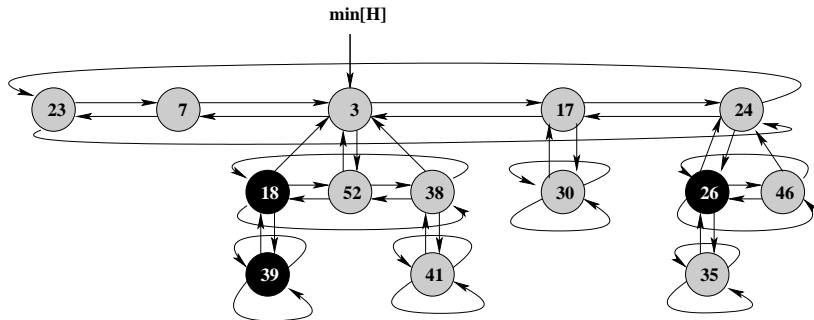
- Para cada nó x também é mantido o número de filhos em $degree[x]$ e um valor booleano em $mark[x]$, que indica se x perdeu algum filho desde que teve o ponteiro $p[x]$ alterado

- Para cada nó x também é mantido o número de filhos em $degree[x]$ e um valor booleano em $mark[x]$, que indica se x perdeu algum filho desde que teve o ponteiro $p[x]$ alterado
- Seja H um heap de Fibonacci. $min[H]$ é um ponteiro para a raiz da árvore que contém a menor chave. O nó referenciado por $min[H]$ é chamado de **nó mínimo** de H . Quando o heap está vazio temos $min[H] = NIL$

- Para cada nó x também é mantido o número de filhos em $degree[x]$ e um valor booleano em $mark[x]$, que indica se x perdeu algum filho desde que teve o ponteiro $p[x]$ alterado
- Seja H um heap de Fibonacci. $min[H]$ é um ponteiro para a raiz da árvore que contém a menor chave. O nó referenciado por $min[H]$ é chamado de **nó mínimo** de H . Quando o heap está vazio temos $min[H] = NIL$
- As raízes dos heaps também são mantidas numa lista circular duplamente ligada, que recebe o nome de **lista de raízes**

- Para cada nó x também é mantido o número de filhos em $degree[x]$ e um valor booleano em $mark[x]$, que indica se x perdeu algum filho desde que teve o ponteiro $p[x]$ alterado
- Seja H um heap de Fibonacci. $min[H]$ é um ponteiro para a raiz da árvore que contém a menor chave. O nó referenciado por $min[H]$ é chamado de **nó mínimo** de H . Quando o heap está vazio temos $min[H] = NIL$
- As raízes dos heaps também são mantidas numa lista circular duplamente ligada, que recebe o nome de **lista de raízes**
- A ordem das árvores na lista é aleatória

- Para cada nó x também é mantido o número de filhos em $degree[x]$ e um valor booleano em $mark[x]$, que indica se x perdeu algum filho desde que teve o ponteiro $p[x]$ alterado
- Seja H um heap de Fibonacci. $min[H]$ é um ponteiro para a raiz da árvore que contém a menor chave. O nó referenciado por $min[H]$ é chamado de **nó mínimo** de H . Quando o heap está vazio temos $min[H] = NIL$
- As raízes dos heaps também são mantidas numa lista circular duplamente ligada, que recebe o nome de **lista de raízes**
- A ordem das árvores na lista é aleatória
- O heap ainda possui o atributo $n[H]$, que indica o número de nós



- O tempo requerido para executar uma operação é a média de todas as operações realizadas

Análise amortizada

- O tempo requerido para executar uma operação é a média de todas as operações realizadas
- Pode ser utilizada para mostrar que o custo médio de uma operação é pequeno, mesmo que uma delas em específico tenha um alto custo

Análise amortizada

- O tempo requerido para executar uma operação é a média de todas as operações realizadas
- Pode ser utilizada para mostrar que o custo médio de uma operação é pequeno, mesmo que uma delas em específico tenha um alto custo
- Análise amortizada difere da análise do caso médio. Na análise do caso médio é computada a média do custo do algoritmo para todas as possíveis instâncias. A análise amortizada calcula o custo médio de cada operação para qualquer instância. Geralmente é muito mais fácil fazer uma análise amortizada que uma análise de caso médio.

- O tempo requerido para executar uma operação é a média de todas as operações realizadas
- Pode ser utilizada para mostrar que o custo médio de uma operação é pequeno, mesmo que uma delas em específico tenha um alto custo
- Análise amortizada difere da análise do caso médio. Na análise do caso médio é computada a média do custo do algoritmo para todas as possíveis instâncias. A análise amortizada calcula o custo médio de cada operação para qualquer instância. Geralmente é muito mais fácil fazer uma análise amortizada que uma análise de caso médio.
- Técnicas: análise agregada, método da contagem, método potencial

- Contador binário de k -bits, que inicia em 0. $A[0..k - 1]$

- Contador binário de k -bits, que inicia em 0. $A[0..k - 1]$

Algoritmo

INCREMENT(A)

1. $i = 0$
2. Enquanto $i < \text{length}(A)$ e $A[i] = 1$ faça
3. $A[i] = 0$
4. $i = i + 1$
5. Se $i < \text{length}(A)$ então
6. $A[i] = 1$

- Contador binário de k -bits, que inicia em 0. $A[0..k - 1]$

Algoritmo

INCREMENT(A)

1. $i = 0$
2. Enquanto $i < \text{length}(A)$ e $A[i] = 1$ faça
3. $A[i] = 0$
4. $i = i + 1$
5. Se $i < \text{length}(A)$ então
6. $A[i] = 1$

- O tempo de execução é proporcional ao número de alterações dos bits

- Utilizando o método da contagem, atribuímos o custo de 1 moeda por alteração e “pagamos” 2 moedas a cada alteração para 1 (1 para a alteração corrente e 1 de “crédito” para ser utilizada na alteração do bit de volta para 0). Desta forma, temos que a cada execução, no máximo, 2 moedas são gastas e assim temos um custo máximo de $2n$ moedas para n execuções. Concluimos que o custo total de n chamadas a INCREMENT é $O(n)$ e que o custo amortizado de cada operação é $O(1)$

- Método potencial

Análise amortizada

- Método potencial
- Estrutura inicial D_0 , onde executamos n operações

Análise amortizada

- Método potencial
- Estrutura inicial D_0 , onde executamos n operações
- c_i , para cada $i = 1, 2, \dots, n$, é o custo real da i -ésima operação em D_{i-1} que gera D_i

Análise amortizada

- Método potencial
- Estrutura inicial D_0 , onde executamos n operações
- c_i , para cada $i = 1, 2, \dots, n$, é o custo real da i -ésima operação em D_{i-1} que gera D_i
- Função potencial Φ mapeia D_i a um número real $\Phi(D_i)$, o potencial

- Método potencial
- Estrutura inicial D_0 , onde executamos n operações
- c_i , para cada $i = 1, 2, \dots, n$, é o custo real da i -ésima operação em D_{i-1} que gera D_i
- Função potencial Φ mapeia D_i a um número real $\Phi(D_i)$, o potencial
- O custo amortizado \hat{c}_i da i -ésima operação é:

$$\hat{c}_i = c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1})$$

- Método potencial
- Estrutura inicial D_0 , onde executamos n operações
- c_i , para cada $i = 1, 2, \dots, n$, é o custo real da i -ésima operação em D_{i-1} que gera D_i
- Função potencial Φ mapeia D_i a um número real $\Phi(D_i)$, o potencial
- O custo amortizado \hat{c}_i da i -ésima operação é:

$$\hat{c}_i = c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1})$$

- O custo amortizado total é:

$$\sum_{i=1}^n \hat{c}_i = \sum_{i=1}^n (c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1})) = \sum_{i=1}^n c_i + \Phi(D_n) - \Phi(D_1)$$

- Contador binário

- Contador binário
 - $\Phi(D_i) = b_i$, onde b_i é o número de 1's

- Contador binário
 - $\Phi(D_i) = b_i$, onde b_i é o número de 1's
 - t_i resets. Custo real da operação é $c_i = t_i + 1$

- Contador binário

- $\Phi(D_i) = b_i$, onde b_i é o número de 1's
- t_i resets. Custo real da operação é $c_i = t_i + 1$
- Custo amortizado da operação

$$\begin{aligned}\hat{c}_i &= c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) \\ &\leq (t_i + 1) + (b_{i-1} - t_i + 1) - b_{i-1} \\ &= 2\end{aligned}$$

- Contador binário

- $\Phi(D_i) = b_i$, onde b_i é o número de 1's
- t_i resets. Custo real da operação é $c_i = t_i + 1$
- Custo amortizado da operação

$$\begin{aligned}\hat{c}_i &= c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) \\ &\leq (t_i + 1) + (b_{i-1} - t_i + 1) - b_{i-1} \\ &= 2\end{aligned}$$

- Heap de Fibonacci

- Contador binário

- $\Phi(D_i) = b_i$, onde b_i é o número de 1's
- t_i resets. Custo real da operação é $c_i = t_i + 1$
- Custo amortizado da operação

$$\begin{aligned}\hat{c}_i &= c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) \\ &\leq (t_i + 1) + (b_{i-1} - t_i + 1) - b_{i-1} \\ &= 2\end{aligned}$$

- Heap de Fibonacci

- $t(H)$ denota o número de heaps mínimos

- Contador binário

- $\Phi(D_i) = b_i$, onde b_i é o número de 1's
- t_i resets. Custo real da operação é $c_i = t_i + 1$
- Custo amortizado da operação

$$\begin{aligned}\hat{c}_i &= c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) \\ &\leq (t_i + 1) + (b_{i-1} - t_i + 1) - b_{i-1} \\ &= 2\end{aligned}$$

- Heap de Fibonacci

- $t(H)$ denota o número de heaps mínimos
- $m(H)$ denota o número de nós marcados

- Contador binário

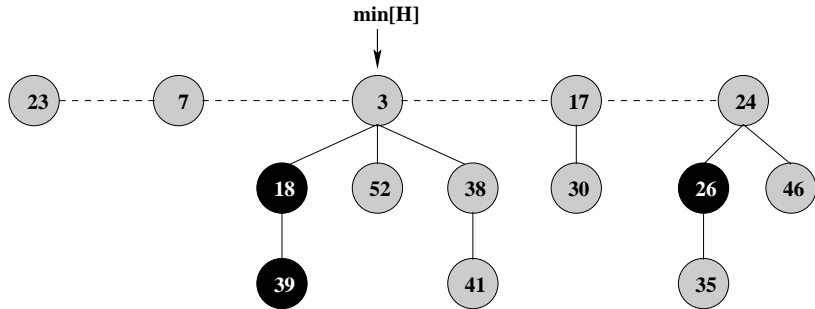
- $\Phi(D_i) = b_i$, onde b_i é o número de 1's
- t_i resets. Custo real da operação é $c_i = t_i + 1$
- Custo amortizado da operação

$$\begin{aligned}\hat{c}_i &= c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) \\ &\leq (t_i + 1) + (b_{i-1} - t_i + 1) - b_{i-1} \\ &= 2\end{aligned}$$

- Heap de Fibonacci

- $t(H)$ denota o número de heaps mínimos
- $m(H)$ denota o número de nós marcados
- $\Phi(H) = t(H) + 2 * m(H)$

Função potencial



$$\Phi(H) = t(H) + 2 * m(H) = 5 + 2 * 3 = 11$$

Algoritmo

MAKE-HEAP()

1. $n[H] = 0$
2. $\text{min}[H] = \text{NIL}$
3. retorna H

Algoritmo

MAKE-HEAP()

1. $n[H] = 0$
2. $\min[H] = \text{NIL}$
3. retorna H

- Análise amortizada

$$\Phi(H) = t(H) + 2 * m(H) = 0 + 2 * 0 = 0$$

$$\hat{c}_i = c_i = O(1)$$

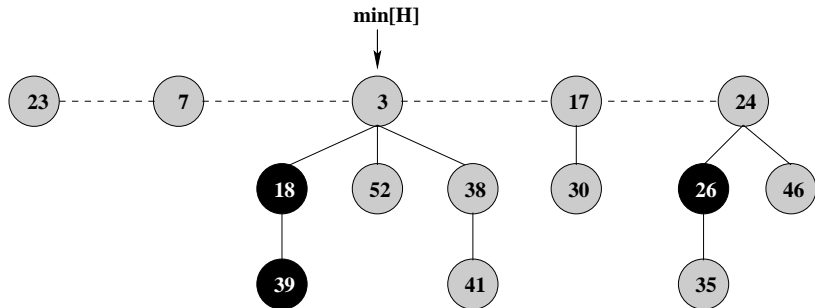
Algoritmo

INSERT(H,x)

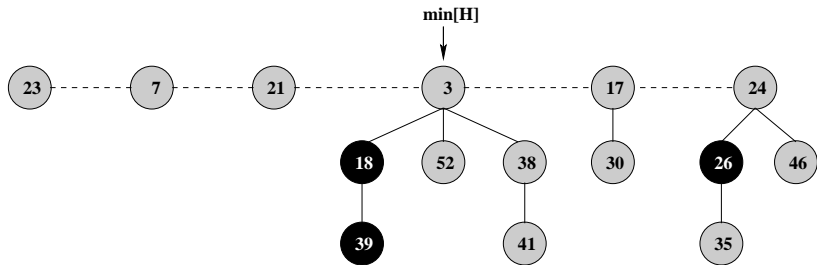
1. $\text{degree}[x] = 0$
2. $p[x] = \text{NIL}$
3. $\text{child}[x] = \text{NIL}$
4. $\text{left}[x] = x$
5. $\text{right}[x] = x$
6. $\text{mark}[x] = \text{FALSE}$
7. concatena as listas de raízes H e a de x
8. Se $\text{min}[H] = \text{NIL}$ ou $\text{key}[x] < \text{key}[\text{min}[H]]$ então
9. $\text{min}[H] = x$
10. $n[H] = n[H] + 1$

INSERT

- Inserir: 21



INSERT



- H o heap de Fibonacci de entrada

INSERT – Análise amortizada

- H o heap de Fibonacci de entrada
- H' o heap de Fibonacci resultante

INSERT – Análise amortizada

- H o heap de Fibonacci de entrada
- H' o heap de Fibonacci resultante
- $t(H') = t(H) + 1$

INSERT – Análise amortizada

- H o heap de Fibonacci de entrada
- H' o heap de Fibonacci resultante
- $t(H') = t(H) + 1$
- $m(H') = m(H)$

INSERT – Análise amortizada

- H o heap de Fibonacci de entrada
- H' o heap de Fibonacci resultante
- $t(H') = t(H) + 1$
- $m(H') = m(H)$
- Segue a variação do potencial e o custo amortizado da operação

$$\Phi(H') - \Phi(H) = ((t(H)+1) + 2 * m(H)) - (t(H) + 2 * m(H)) = 1$$

$$\hat{c}_i = c_i + \Phi(H') - \Phi(H) = c_i + 1 = O(1)$$

Algoritmo

MINIMUM(H)

1. retorna $\min[H]$

Algoritmo

MINIMUM(H)

1. retorna $\min[H]$

- Análise amortizada

Algoritmo

MINIMUM(H)

1. retorna $\min[H]$

- Análise amortizada
 - $t(H') = t(H)$

Algoritmo

MINIMUM(H)

1. retorna $\min[H]$

- Análise amortizada
 - $t(H') = t(H)$
 - $m(H') = m(H)$

Algoritmo

MINIMUM(H)

1. retorna $\min[H]$

- Análise amortizada
 - $t(H') = t(H)$
 - $m(H') = m(H)$
 - $\Phi(H') - \Phi(H) = 0$

Algoritmo

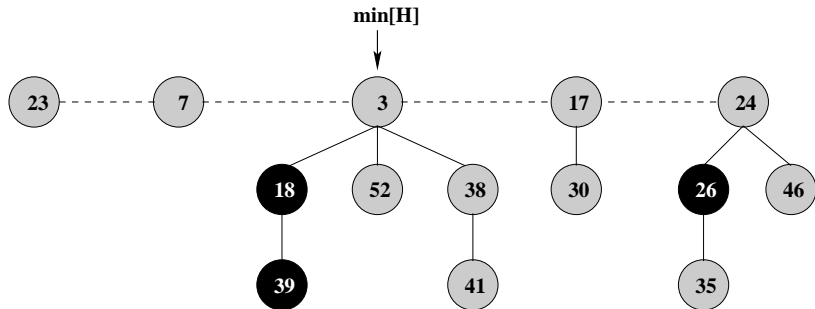
MINIMUM(H)

1. retorna $\min[H]$

- Análise amortizada
 - $t(H') = t(H)$
 - $m(H') = m(H)$
 - $\Phi(H') - \Phi(H) = 0$
 - Custo amortizado da operação

$$\hat{c}_i = c_i + \Phi(H') - \Phi(H) = c_i = O(1)$$

MINIMUM

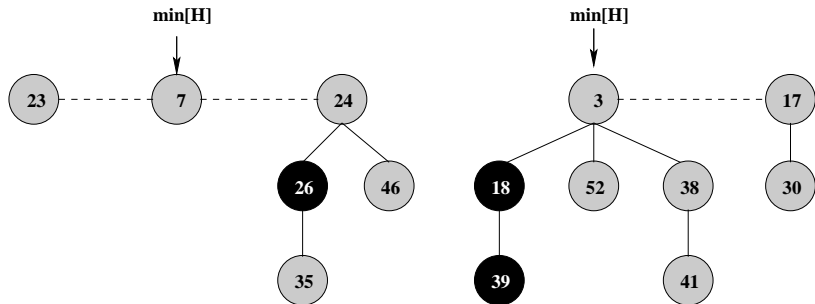


Algoritmo

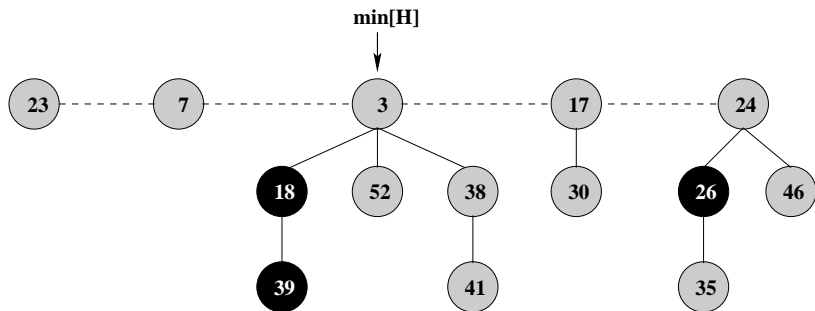
UNION(H_1, H_2)

1. $H = \text{MAKE-HEAP}()$
2. $\text{min}[H] = \text{min}[H_1]$
3. concatena as listas de raízes de H_2 com a de H
4. Se $(\text{min}[H_1] = \text{NIL})$ ou
5. $(\text{min}[H_2] \neq \text{NIL} \text{ e } \text{min}[H_2] < \text{min}[H_1])$ então
6. $\text{min}[H] = \text{min}[H_2]$
7. $n[H] = n[H_1] + n[H_2]$
8. retorna H

UNION



UNION



- $t(H) = t(H_1) + t(H_2)$

- $t(H) = t(H_1) + t(H_2)$
- $m(H) = m(H_1) + m(H_2)$

- $t(H) = t(H_1) + t(H_2)$
- $m(H) = m(H_1) + m(H_2)$
- Segue a variação do potencial e o custo amortizado da operação

$$\Phi(H) - (\Phi(H_1) + \Phi(H_2)) = 0$$

$$\hat{c}_i = c_i + \Phi(H) - (\Phi(H_1) + \Phi(H_2)) = c_i = O(1)$$

Algoritmo

EXTRACT-MIN(H)

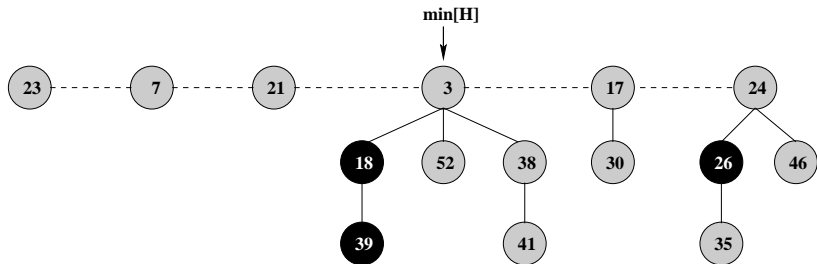
1. $z = \text{min}[H]$
2. Se $z \neq \text{NIL}$ então
3. Para cada filho x de z faça
4. adiciona x a lista de raízes de H
5. $p[x] = \text{NIL}$
6. remove z da lista de raízes de H
7. Se $z = \text{right}[z]$ então
8. $\text{min}[H] = \text{NIL}$
9. Senão
10. $\text{min}[H] = \text{right}[z]$
11. CONSOLIDATE(H)
12. $n[H] = n[H] - 1$
13. retorna z

CONSOLIDATE(H)

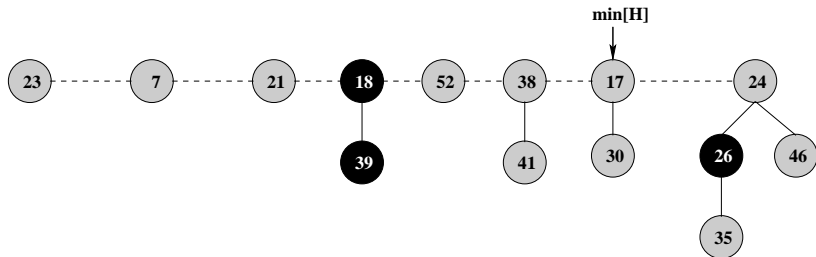
Repetidamente executa os seguintes passos até que toda raiz possua um grau distinto.

- 1 Encontrar duas raízes x e y com mesmo grau tal que $key[x] \leq key[y]$.
- 2 Remover y da lista de raízes e tornar y filho de x . Incrementar $degree[x]$ e $mark[y] = FALSE$.

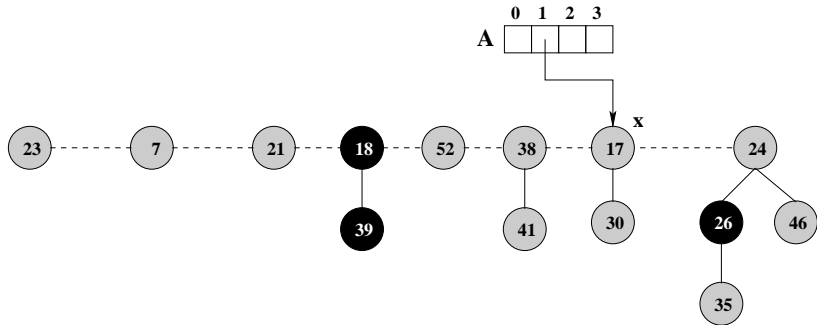
EXTRACT-MIN



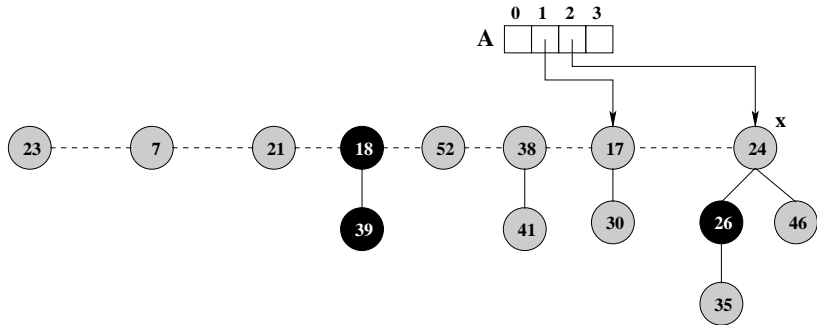
EXTRACT-MIN



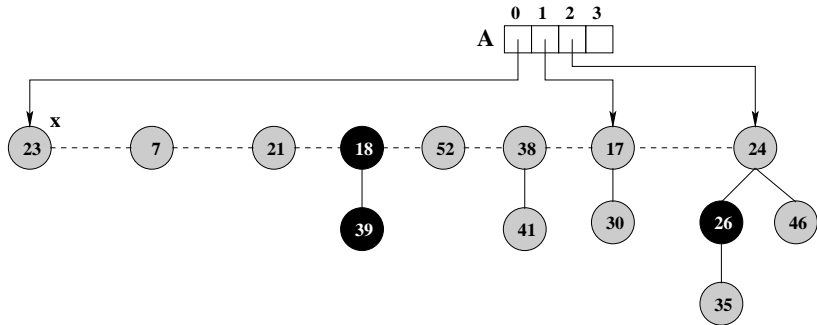
EXTRACT-MIN



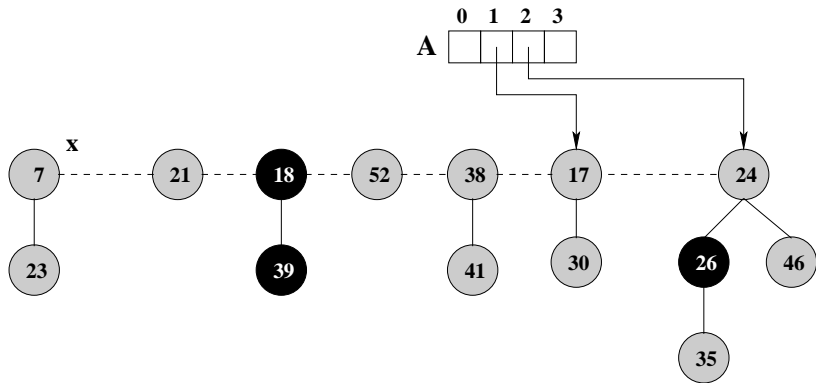
EXTRACT-MIN



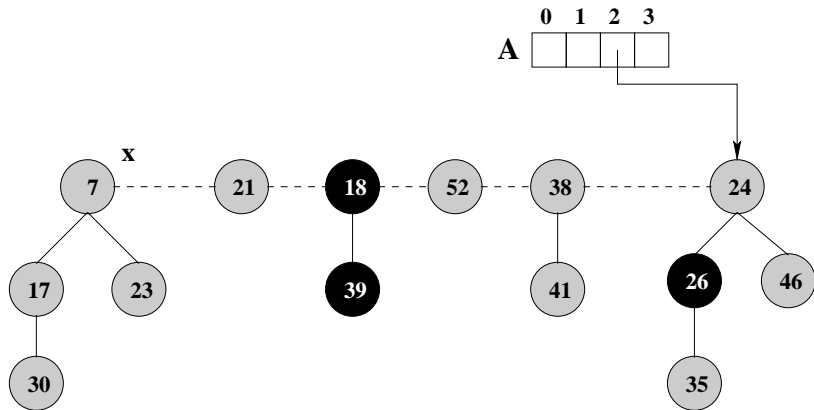
EXTRACT-MIN



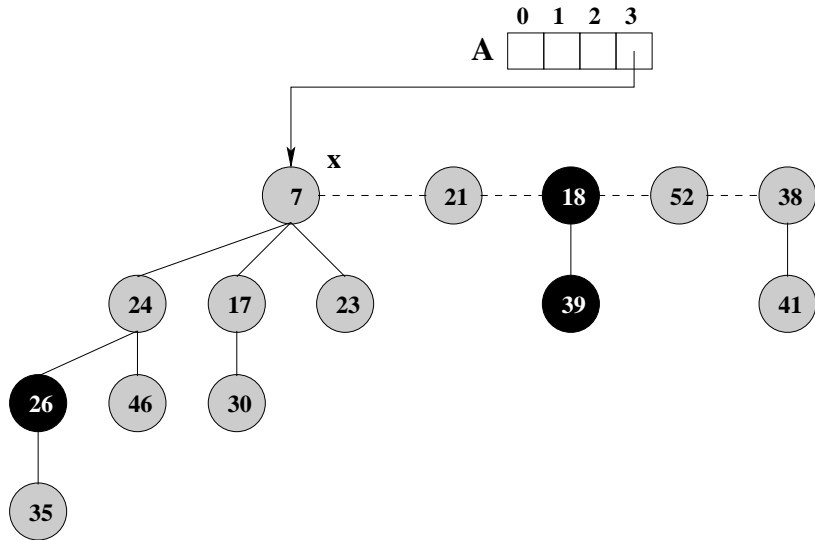
EXTRACT-MIN



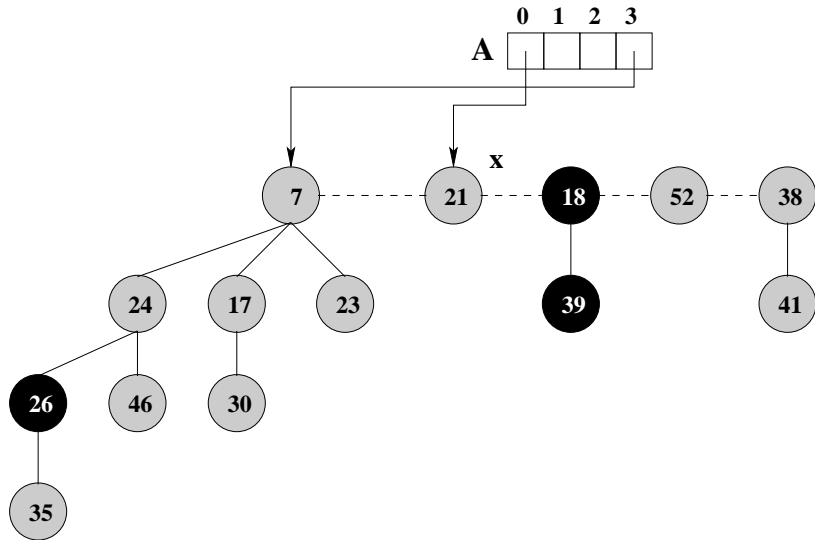
EXTRACT-MIN



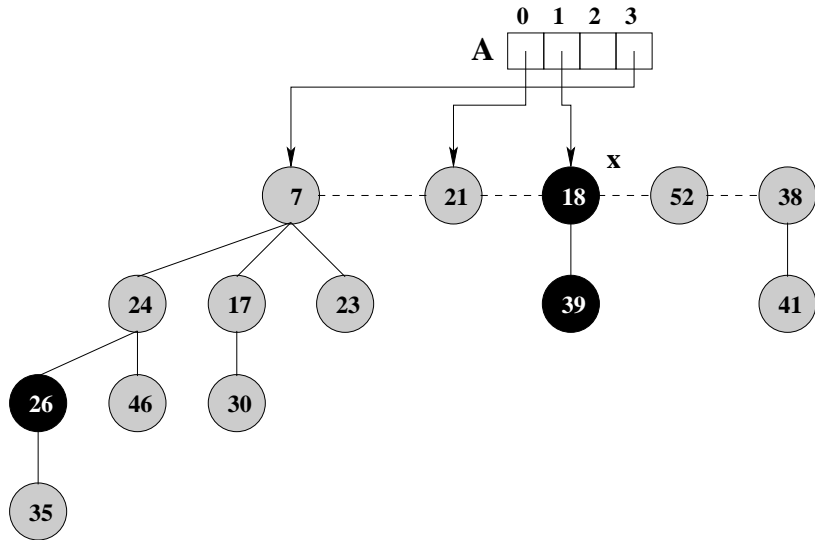
EXTRACT-MIN



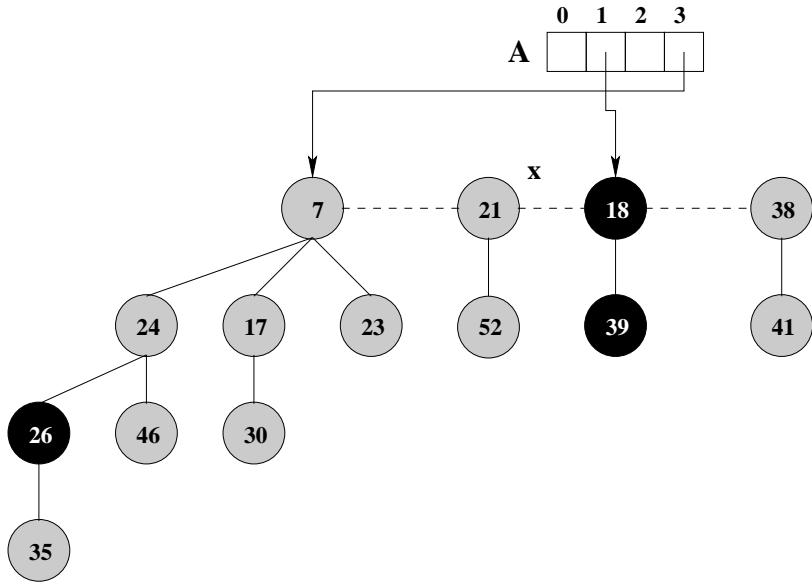
EXTRACT-MIN



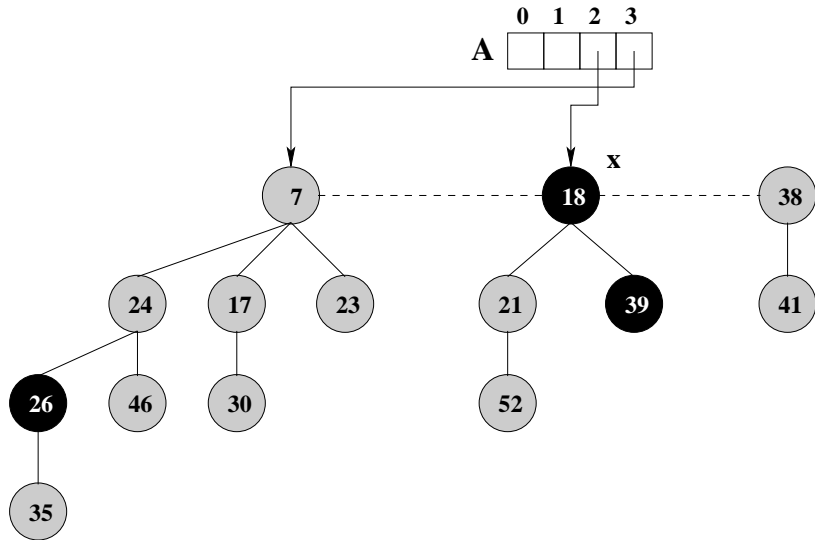
EXTRACT-MIN



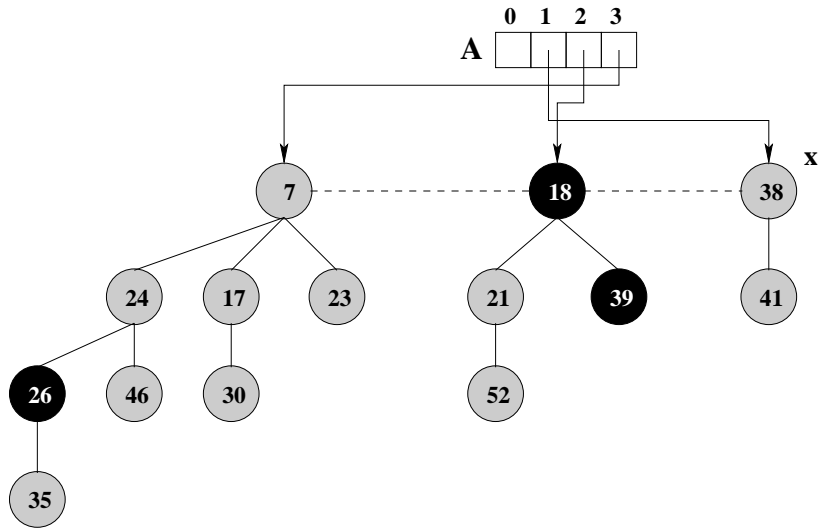
EXTRACT-MIN



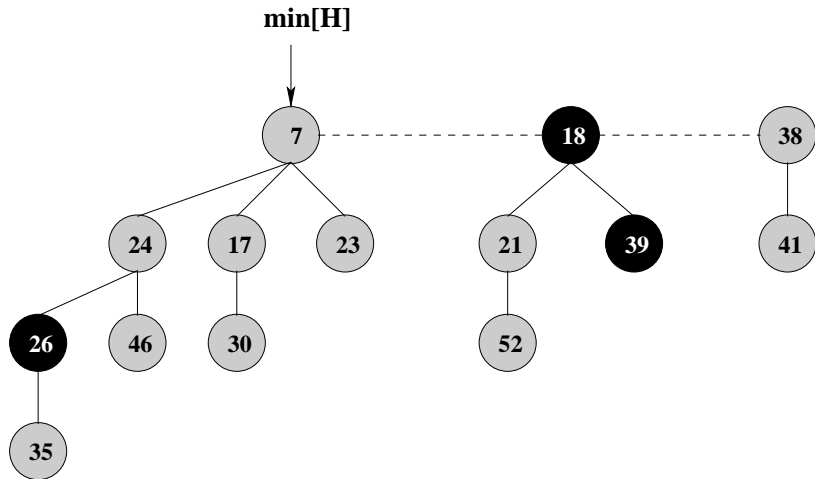
EXTRACT-MIN



EXTRACT-MIN



EXTRACT-MIN



Algoritmo

EXTRACT-MIN(H)

1. $z = \text{min}[H]$
2. Se $z \neq \text{NIL}$ então
3. Para cada filho x de z faça
4. adiciona x a lista de raízes de H
5. $p[x] = \text{NIL}$
6. remove z da lista de raízes de H
7. Se $z = \text{right}[z]$ então
8. $\text{min}[H] = \text{NIL}$
9. Senão
10. $\text{min}[H] = \text{right}[z]$
11. CONSOLIDATE(H)
12. $n[H] = n[H] - 1$
13. retorna z

EXTRACT-MIN – Análise amortizada

- $\Phi(H) = t(H) + 2 * m(H)$

EXTRACT-MIN – Análise amortizada

- $\Phi(H) = t(H) + 2 * m(H)$
- $\Phi(H') = (D(n) + 1) + 2 * m(H)$, no máximo

EXTRACT-MIN – Análise amortizada

- $\Phi(H) = t(H) + 2 * m(H)$
- $\Phi(H') = (D(n) + 1) + 2 * m(H)$, no máximo
- $O(D(n) + t(H))$ é o custo real, uma vez que é determinado pelo CONSOLIDATE e o custo deste é proporcional ao número de heaps. Observe que tínhamos $t(H)$ raízes inicialmente, mas quando excluímos $min[H]$ podem surgir até $D(n)$ novas raízes.

EXTRACT-MIN – Análise amortizada

- $\Phi(H) = t(H) + 2 * m(H)$
- $\Phi(H') = (D(n) + 1) + 2 * m(H)$, no máximo
- $O(D(n) + t(H))$ é o custo real, uma vez que é determinado pelo CONSOLIDATE e o custo deste é proporcional ao número de heaps. Observe que tínhamos $t(H)$ raízes inicialmente, mas quando excluímos $\min[H]$ podem surgir até $D(n)$ novas raízes.
- Segue a variação no potencial e o custo amortizado da operação

$$\begin{aligned}\Phi(H') - \Phi(H) &= ((D(n) + 1) + 2 * m(H)) - (t(H) + 2 * m(H)) \\ &= D(n) - t(H) + 1\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\hat{c}_i &= c_i + \Phi(H') - \Phi(H) \\ &= O(D(n) + t(H)) + D(n) - t(H) + 1 \\ &= O(D(n)) + O(t(H)) + D(n) - t(H) + 1 \\ &= O(D(n))\end{aligned}$$

EXTRACT-MIN – Análise amortizada

- $\Phi(H) = t(H) + 2 * m(H)$
- $\Phi(H') = (D(n) + 1) + 2 * m(H)$, no máximo
- $O(D(n) + t(H))$ é o custo real, uma vez que é determinado pelo CONSOLIDATE e o custo deste é proporcional ao número de heaps. Observe que tínhamos $t(H)$ raízes inicialmente, mas quando excluímos $\min[H]$ podem surgir até $D(n)$ novas raízes.
- Segue a variação no potencial e o custo amortizado da operação

$$\begin{aligned}\Phi(H') - \Phi(H) &= ((D(n) + 1) + 2 * m(H)) - (t(H) + 2 * m(H)) \\ &= D(n) - t(H) + 1\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\hat{c}_i &= c_i + \Phi(H') - \Phi(H) \\ &= O(D(n) + t(H)) + D(n) - t(H) + 1 \\ &= O(D(n)) + O(t(H)) + D(n) - t(H) + 1 \\ &= O(D(n))\end{aligned}$$

Algoritmo

DECREASE-KEY(H, x, k)

1. Se $k > \text{key}[x]$ então
2. erro ‘‘Nova chave é maior’’
3. $\text{key}[x] = k$
4. $y = p[x]$
5. Se $y \neq \text{NIL}$ e $\text{key}[x] < \text{key}[y]$ então
6. CUT(H, x, y)
7. CASCADING-CUT(H, y)
8. Se $\text{key}[x] < \text{key}[\text{min}[H]]$ então
9. $\text{min}[H] = x$

Algoritmo

CUT(H, x, y)

1. remove x da lista de filhos de y e decrementa $\text{degree}[y]$
2. adiciona x à lista de raízes de H
3. $p[x] = \text{NIL}$
4. $\text{mark}[x] = \text{FALSE}$

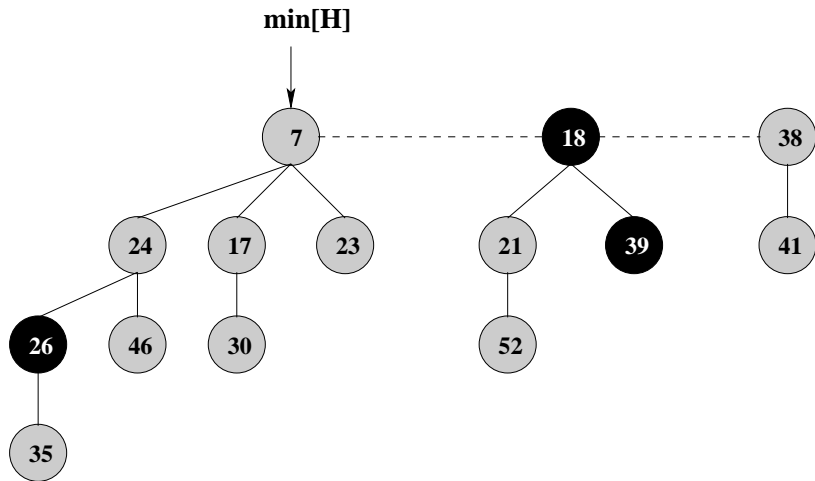
Algoritmo

CASCADING-CUT(H, y)

1. $z = p[y]$
2. Se $z \neq \text{NIL}$ então
3. Se $\text{mark}[y] = \text{FALSE}$ então
4. $\text{mark}[y] = \text{TRUE}$
5. Senão
6. CUT(H, y, z)
7. CASCADING-CUT(H, z)

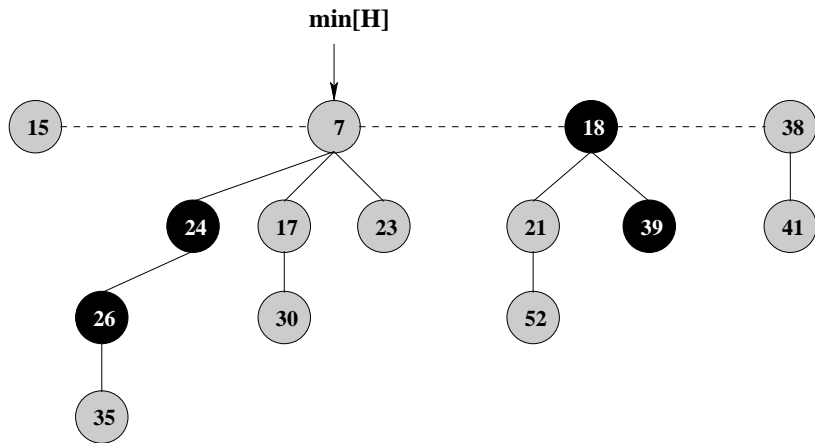
DECREASE-KEY

- Decrementar chave 46 para 15

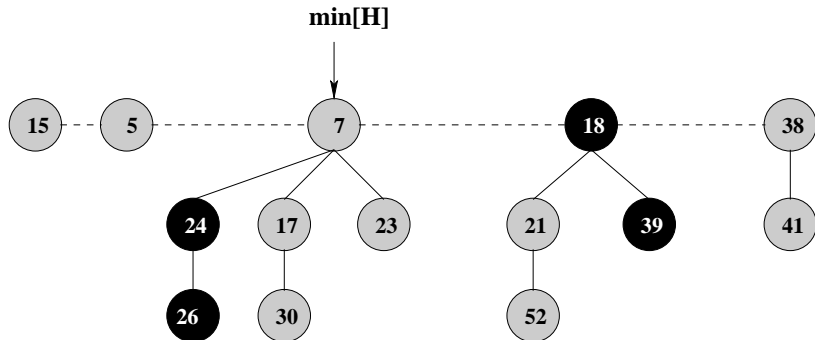


DECREASE-KEY

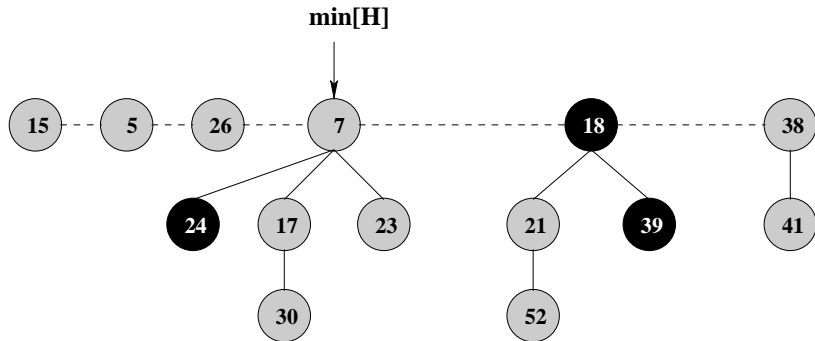
- Decrementar chave 35 para 5



DECREASE-KEY

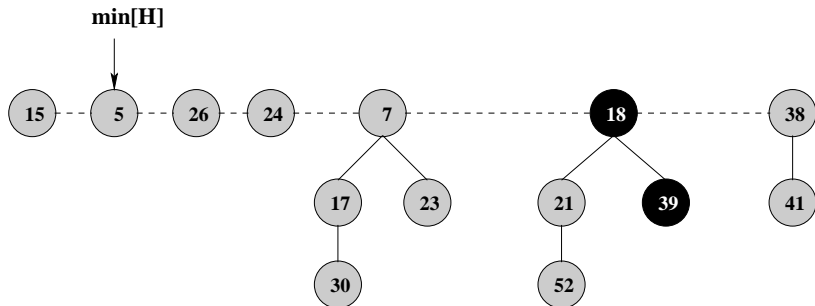


DECREASE-KEY

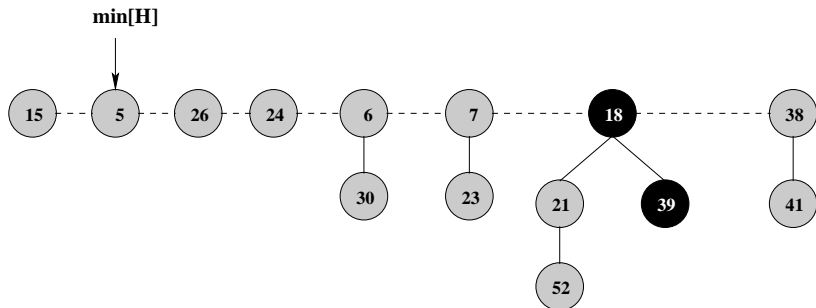


DECREASE-KEY

- Decrementar chave 17 para 6



DECREASE-KEY



Algoritmo

DECREASE-KEY(H, x, k)

1. Se $k > \text{key}[x]$ então
2. erro ‘‘Nova chave é maior’’
3. $\text{key}[x] = k$
4. $y = p[x]$
5. Se $y \neq \text{NIL}$ e $\text{key}[x] < \text{key}[y]$ então
6. CUT(H, x, y)
7. CASCADING-CUT(H, y)
8. Se $\text{key}[x] < \text{key}[\text{min}[H]]$ então
9. $\text{min}[H] = x$

Algoritmo

CUT(H, x, y)

1. remove x da lista de filhos de y e decrementa $\text{degree}[y]$
2. adiciona x à lista de raízes de H
3. $p[x] = \text{NIL}$
4. $\text{mark}[x] = \text{FALSE}$

Algoritmo

CASCADING-CUT(H, y)

1. $z = p[y]$
2. Se $z \neq \text{NIL}$ então
3. Se $\text{mark}[y] = \text{FALSE}$ então
4. $\text{mark}[y] = \text{TRUE}$
5. Senão
6. CUT(H, y, z)
7. CASCADING-CUT(H, z)

DECREASE-KEY – Análise amortizada

- O custo real do DECREASE-KEY é $O(1)$ mais o custo do CASCADING-CUT.

DECREASE-KEY – Análise amortizada

- O custo real do DECREASE-KEY é $O(1)$ mais o custo do CASCADING-CUT.
- Supomos que o CASCADING-CUT é recursivamente chamado c vezes, tornando o custo real DECREASE-KEY $O(c)$

DECREASE-KEY – Análise amortizada

- O custo real do DECREASE-KEY é $O(1)$ mais o custo do CASCADING-CUT.
- Supomos que o CASCADING-CUT é recursivamente chamado c vezes, tornando o custo real DECREASE-KEY $O(c)$
- $t(H') = t(H) + c$

DECREASE-KEY – Análise amortizada

- O custo real do DECREASE-KEY é $O(1)$ mais o custo do CASCADING-CUT.
- Supomos que o CASCADING-CUT é recursivamente chamado c vezes, tornando o custo real DECREASE-KEY $O(c)$
- $t(H') = t(H) + c$
- São gerados $c - 1$ heaps pelas chamadas a CASCADING-CUT e o x também torna-se raiz de heap

DECREASE-KEY – Análise amortizada

- O custo real do DECREASE-KEY é $O(1)$ mais o custo do CASCADING-CUT.
- Supomos que o CASCADING-CUT é recursivamente chamado c vezes, tornando o custo real DECREASE-KEY $O(c)$
- $t(H') = t(H) + c$
- São gerados $c - 1$ heaps pelas chamadas a CASCADING-CUT e o x também torna-se raiz de heap
- $m(H') = m(H) - c + 2$

DECREASE-KEY – Análise amortizada

- O custo real do DECREASE-KEY é $O(1)$ mais o custo do CASCADING-CUT.
- Supomos que o CASCADING-CUT é recursivamente chamado c vezes, tornando o custo real DECREASE-KEY $O(c)$
- $t(H') = t(H) + c$
- São gerados $c - 1$ heaps pelas chamadas a CASCADING-CUT e o x também torna-se raiz de heap
- $m(H') = m(H) - c + 2$
- São desmarcados $c - 1$ nós pelas chamadas a CASCADING-CUT e a última execução pode ter marcado 1

DECREASE-KEY – Análise amortizada

- O custo real do DECREASE-KEY é $O(1)$ mais o custo do CASCADING-CUT.
- Supomos que o CASCADING-CUT é recursivamente chamado c vezes, tornando o custo real DECREASE-KEY $O(c)$
- $t(H') = t(H) + c$
- São gerados $c - 1$ heaps pelas chamadas a CASCADING-CUT e o x também torna-se raiz de heap
- $m(H') = m(H) - c + 2$
- São desmarcados $c - 1$ nós pelas chamadas a CASCADING-CUT e a última execução pode ter marcado 1
- Segue a variação no potencial e o custo amortizado

$$\begin{aligned}\Phi(H') - \Phi(H) &= (t(H) + c + 2m(H) - 2c + 4) - (t(H) + 2m(H)) \\ &= 4 - c\end{aligned}$$

$$\hat{c}_i = c_i + \Phi(H') - \Phi(H) = O(c) + 4 - c = O(1)$$

Algoritmo

DELETE(H, x)

1. DECREASE-KEY($H, x, -\infty$)
2. EXTRACT-MIN(H)

Algoritmo

DELETE(H, x)

1. DECREASE-KEY($H, x, -\infty$)
2. EXTRACT-MIN(H)

- O custo amortizado de um DELETE é dado pela soma dos custos amortizados do DECREASE-KEY e do EXTRACT-MIN, ou seja $O(D(n))$

Fibonacci

$$F_k = \begin{cases} 0 & \text{se } k = 0 \\ 1 & \text{se } k = 1 \\ F_{k-1} + F_{k-2} & \text{se } k \geq 2 \end{cases}$$

Fibonacci

$$F_k = \begin{cases} 0 & \text{se } k = 0 \\ 1 & \text{se } k = 1 \\ F_{k-1} + F_{k-2} & \text{se } k \geq 2 \end{cases}$$

k	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
F_k	0	1	1	2	3	5	8	13	21	34	55

Fibonacci

$$F_k = \begin{cases} 0 & \text{se } k = 0 \\ 1 & \text{se } k = 1 \\ F_{k-1} + F_{k-2} & \text{se } k \geq 2 \end{cases}$$

k	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
F_k	0	1	1	2	3	5	8	13	21	34	55

Lema 20.2

Para todo inteiro $k \geq 0$,

$$F_{k+2} = 1 + \sum_{i=0}^k F_i$$

Prova do Lema 20.2 – por indução fraca em k

Prova do Lema 20.2 – por indução fraca em k

- B.I.: Quando $k = 0$

$$1 + \sum_{i=0}^0 F_i = 1 + F_0 = 1 + 0 = 1 = F_2$$

Prova do Lema 20.2 – por indução fraca em k

- B.I.: Quando $k = 0$

$$1 + \sum_{i=0}^0 F_i = 1 + F_0 = 1 + 0 = 1 = F_2$$

- H.I.: $F_{k+1} = 1 + \sum_{i=0}^{k-1} F_i$

Prova do Lema 20.2 – por indução fraca em k

- B.I.: Quando $k = 0$

$$1 + \sum_{i=0}^0 F_i = 1 + F_0 = 1 + 0 = 1 = F_2$$

- H.I.: $F_{k+1} = 1 + \sum_{i=0}^{k-1} F_i$
- P.I.:

$$F_{k+2} = F_k + F_{k+1} = F_k + \left(1 + \sum_{i=0}^{k-1} F_i \right) = 1 + \sum_{i=0}^k F_i$$

Lema 20.1

Seja x um nó qualquer em um heap de Fibonacci e $\text{degree}[x] = k$. Se y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem na qual eles foram ligados a x então $\text{degree}[y_1] \geq 0$ e $\text{degree}[y_i] \geq i - 2$ para $i = 2, 3, \dots, k$.

Lema 20.1

Seja x um nó qualquer em um heap de Fibonacci e $\text{degree}[x] = k$. Se y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem na qual eles foram ligados a x então $\text{degree}[y_1] \geq 0$ e $\text{degree}[y_i] \geq i - 2$ para $i = 2, 3, \dots, k$.

Prova do Lema 20.1 – direta

Lema 20.1

Seja x um nó qualquer em um heap de Fibonacci e $\text{degree}[x] = k$. Se y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem na qual eles foram ligados a x então $\text{degree}[y_1] \geq 0$ e $\text{degree}[y_i] \geq i - 2$ para $i = 2, 3, \dots, k$.

Prova do Lema 20.1 – direta

- Para $i \geq 2$, note que quando y_i foi ligado a x , y_1, y_2, \dots, y_{i-1} já eram filhos de x então $\text{degree}[x] = i - 1$.

Lema 20.1

Seja x um nó qualquer em um heap de Fibonacci e $\text{degree}[x] = k$. Se y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem na qual eles foram ligados a x então $\text{degree}[y_1] \geq 0$ e $\text{degree}[y_i] \geq i - 2$ para $i = 2, 3, \dots, k$.

Prova do Lema 20.1 – direta

- Para $i \geq 2$, note que quando y_i foi ligado a x , y_1, y_2, \dots, y_{i-1} já eram filhos de x então $\text{degree}[x] = i - 1$.
- $\text{degree}[x] = \text{degree}[y_i] \Rightarrow \text{degree}[y_i] = i - 1$

Lema 20.1

Seja x um nó qualquer em um heap de Fibonacci e $\text{degree}[x] = k$. Se y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem na qual eles foram ligados a x então $\text{degree}[y_1] \geq 0$ e $\text{degree}[y_i] \geq i - 2$ para $i = 2, 3, \dots, k$.

Prova do Lema 20.1 – direta

- Para $i \geq 2$, note que quando y_i foi ligado a x , y_1, y_2, \dots, y_{i-1} já eram filhos de x então $\text{degree}[x] = i - 1$.
- $\text{degree}[x] = \text{degree}[y_i] \Rightarrow \text{degree}[y_i] = i - 1$
- Note que y_i pode perder no máximo 1 filho, caso contrário é cortado de x

Lema 20.1

Seja x um nó qualquer em um heap de Fibonacci e $\text{degree}[x] = k$. Se y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem na qual eles foram ligados a x então $\text{degree}[y_1] \geq 0$ e $\text{degree}[y_i] \geq i - 2$ para $i = 2, 3, \dots, k$.

Prova do Lema 20.1 – direta

- Para $i \geq 2$, note que quando y_i foi ligado a x , y_1, y_2, \dots, y_{i-1} já eram filhos de x então $\text{degree}[x] = i - 1$.
- $\text{degree}[x] = \text{degree}[y_i] \Rightarrow \text{degree}[y_i] = i - 1$
- Note que y_i pode perder no máximo 1 filho, caso contrário é cortado de x
- $\text{degree}[y_i] \geq i - 2$

Lema 20.3

Se x é um nó qualquer de um heap de Fibonacci e $k = \text{degree}[x]$ então $\text{size}(x) \geq F_{k+2} \geq \phi^k$.

Lema 20.3

Se x é um nó qualquer de um heap de Fibonacci e $k = \text{degree}[x]$ então $\text{size}(x) \geq F_{k+2} \geq \phi^k$.

- $\text{size}(x)$ denota o número de nós, incluindo x , na sub-árvore onde x é a raiz.

Lema 20.3

Se x é um nó qualquer de um heap de Fibonacci e $k = \text{degree}[x]$ então $\text{size}(x) \geq F_{k+2} \geq \phi^k$.

- $\text{size}(x)$ denota o número de nós, incluindo x , na sub-árvore onde x é a raiz.
- $\phi = (1 + \sqrt{5})/2$ (razão áurea)

Lema 20.3

Se x é um nó qualquer de um heap de Fibonacci e $k = \text{degree}[x]$ então $\text{size}(x) \geq F_{k+2} \geq \phi^k$.

- $\text{size}(x)$ denota o número de nós, incluindo x , na sub-árvore onde x é a raiz.
- $\phi = (1 + \sqrt{5})/2$ (razão áurea)
- $F_{k+2} \geq \phi^k$

Prova do Lema 20.3

Prova do Lema 20.3

- s_k denota o valor mínimo de $size(z)$, tal que $degree[z] = k$.
 $s_0 = 1$, $s_1 = 2$ e $s_2 = 3$

Prova do Lema 20.3

- s_k denota o valor mínimo de $size(z)$, tal que $degree[z] = k$.
 $s_0 = 1$, $s_1 = 2$ e $s_2 = 3$
- y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem em que foram ligados a ele

Prova do Lema 20.3

- s_k denota o valor mínimo de $size(z)$, tal que $degree[z] = k$.
 $s_0 = 1$, $s_1 = 2$ e $s_2 = 3$
- y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem em que foram ligados a ele
- Segue que

$$size(x) \geq s_k = 2 + \sum_{i=2}^k s_{degree[y_i]} \geq 2 + \sum_{i=2}^k s_{i-2}$$

Prova do Lema 20.3

- s_k denota o valor mínimo de $size(z)$, tal que $degree[z] = k$.
 $s_0 = 1$, $s_1 = 2$ e $s_2 = 3$
- y_1, y_2, \dots, y_k denota os filhos de x na ordem em que foram ligados a ele
- Segue que

$$size(x) \geq s_k = 2 + \sum_{i=2}^k s_{degree[y_i]} \geq 2 + \sum_{i=2}^k s_{i-2}$$

- Provaremos agora, por indução forte em k , que $s_k \geq F_{k+2}$ para todo $k \geq 0$

Prova do Lema 20.3 (continuação)

- Provaremos agora, por indução forte em k , que $s_k \geq F_{k+2}$ para todo $k \geq 0$

Prova do Lema 20.3 (continuação)

- Provaremos agora, por indução forte em k , que $s_k \geq F_{k+2}$ para todo $k \geq 0$
- B.I.: $k = 0 \Rightarrow s_0 = 1 = F_2$. $k = 1 \Rightarrow s_1 = 2 = F_3$

Prova do Lema 20.3 (continuação)

- Provaremos agora, por indução forte em k , que $s_k \geq F_{k+2}$ para todo $k \geq 0$
- B.I.: $k = 0 \Rightarrow s_0 = 1 = F_2$. $k = 1 \Rightarrow s_1 = 2 = F_3$
- H.I.: $s_i \geq F_{i+2}$, para $i = 0, 1, \dots, k - 1$ e $k \geq 2$

Prova do Lema 20.3 (continuação)

- Provaremos agora, por indução forte em k , que $s_k \geq F_{k+2}$ para todo $k \geq 0$
- B.I.: $k = 0 \Rightarrow s_0 = 1 = F_2$. $k = 1 \Rightarrow s_1 = 2 = F_3$
- H.I.: $s_i \geq F_{i+2}$, para $i = 0, 1, \dots, k - 1$ e $k \geq 2$
- P.I.:

$$s_k \geq 2 + \sum_{i=2}^k s_{i-2} \geq 2 + \sum_{i=2}^k F_i = 1 + \sum_{i=0}^k F_i = F_{k+2} \geq \phi^k$$

Corolário 20.4

O grau máximo $D(n)$ de qualquer nó de um heap de Fibonacci com n elementos é $O(\lg n)$.

Corolário 20.4

O grau máximo $D(n)$ de qualquer nó de um heap de Fibonacci com n elementos é $O(\lg n)$.

Prova do Corolário 20.4 – direta

Corolário 20.4

O grau máximo $D(n)$ de qualquer nó de um heap de Fibonacci com n elementos é $O(\lg n)$.

Prova do Corolário 20.4 – direta

- x um nó qualquer e $k = \text{degree}[x]$

Corolário 20.4

O grau máximo $D(n)$ de qualquer nó de um heap de Fibonacci com n elementos é $O(\lg n)$.

Prova do Corolário 20.4 – direta

- x um nó qualquer e $k = \text{degree}[x]$
- $n \geq \text{size}(x) \geq \phi^k$

Corolário 20.4

O grau máximo $D(n)$ de qualquer nó de um heap de Fibonacci com n elementos é $O(\lg n)$.

Prova do Corolário 20.4 – direta

- x um nó qualquer e $k = \text{degree}[x]$
- $n \geq \text{size}(x) \geq \phi^k$
- $\phi^k \leq n \Rightarrow k \leq \log_{\phi} n$

Corolário 20.4

O grau máximo $D(n)$ de qualquer nó de um heap de Fibonacci com n elementos é $O(\lg n)$.

Prova do Corolário 20.4 – direta

- x um nó qualquer e $k = \text{degree}[x]$
- $n \geq \text{size}(x) \geq \phi^k$
- $\phi^k \leq n \Rightarrow k \leq \log_{\phi} n$
- $D(n) = O(\lg n)$

Conclusão

- Se aplica bem, do ponto de vista teórico, em aplicações onde o número de EXTRACT-MIN e DELETE é pequeno em relação às outras operações. Exemplos de aplicações: cálculo de árvores geradoras mínimas e busca por menores caminhos dada uma origem

- Se aplica bem, do ponto de vista teórico, em aplicações onde o número de EXTRACT-MIN e DELETE é pequeno em relação às outras operações. Exemplos de aplicações: cálculo de árvores geradoras mínimas e busca por menores caminhos dada uma origem
- Não foi projetada para dar um suporte eficiente a operação SEARCH

- Se aplica bem, do ponto de vista teórico, em aplicações onde o número de EXTRACT-MIN e DELETE é pequeno em relação às outras operações. Exemplos de aplicações: cálculo de árvores geradoras mínimas e busca por menores caminhos dada uma origem
- Não foi projetada para dar um suporte eficiente a operação SEARCH
- Do ponto de vista prático, os fatores constantes e a complexidade a tornam pouco desejável para a maioria dos problemas

- Se aplica bem, do ponto de vista teórico, em aplicações onde o número de EXTRACT-MIN e DELETE é pequeno em relação às outras operações. Exemplos de aplicações: cálculo de árvores geradoras mínimas e busca por menores caminhos dada uma origem
- Não foi projetada para dar um suporte eficiente a operação SEARCH
- Do ponto de vista prático, os fatores constantes e a complexidade a tornam pouco desejável para a maioria dos problemas
- Complexidade das operações sobre Heaps de Fibonacci são provadas com análise amortizada

Operação	Heap		
	Binário (pior caso)	Binomial (pior caso)	Fibonacci (amortizado)
MAKE-HEAP	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$
INSERT	$\Theta(\lg n)$	$O(\lg n)$	$\Theta(1)$
MINIMUM	$\Theta(1)$	$O(\lg n)$	$\Theta(1)$
UNION	$\Theta(n)$	$O(\lg n)$	$\Theta(1)$
DECREASE-KEY	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(1)$
EXTRACT-MIN	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(\lg n)$	$O(\lg n)$
DELETE	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(\lg n)$	$O(\lg n)$