Letícia Rodrigues Bueno

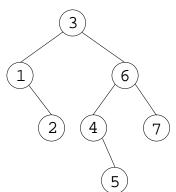
2 de agosto de 2013

► Objetivo: minimizar tempo de acesso no pior caso.

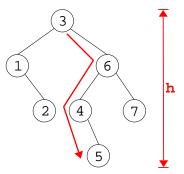
- Objetivo: minimizar tempo de acesso no pior caso.
- Idéia: Para cada chave, separe as restantes em maiores ou menores.

- Objetivo: minimizar tempo de acesso no pior caso.
- Idéia: Para cada chave, separe as restantes em maiores ou menores.
- Estrutura hierárquica com divisão binária: uma árvore binária.

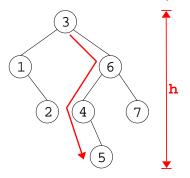
- Objetivo: minimizar tempo de acesso no pior caso.
- Idéia: Para cada chave, separe as restantes em maiores ou menores.
- Estrutura hierárquica com divisão binária: uma árvore binária.



 Busca em árvore binária = caminho da raiz até chave desejada (ou até uma folha, caso chave não exista).

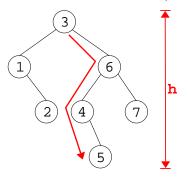


Busca em árvore binária = caminho da raiz até chave desejada (ou até uma folha, caso chave não exista).



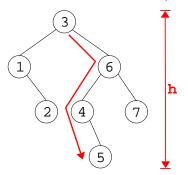
Pior caso: maior caminho da raiz até folha

Busca em árvore binária = caminho da raiz até chave desejada (ou até uma folha, caso chave não exista).



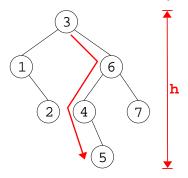
▶ Pior caso: maior caminho da raiz até folha = altura da árvore

 Busca em árvore binária = caminho da raiz até chave desejada (ou até uma folha, caso chave não exista).



- ▶ Pior caso: maior caminho da raiz até folha = altura da árvore
- ► Complexidade pior caso: O(h)

 Busca em árvore binária = caminho da raiz até chave desejada (ou até uma folha, caso chave não exista).



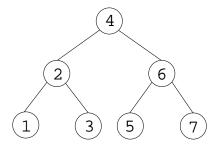
- ▶ Pior caso: maior caminho da raiz até folha = altura da árvore
- ▶ Complexidade pior caso: O(h) (como otimizar pior caso?)

#### Relembrando: árvore binária de busca ótima

► Árvore ótima: minimiza tempo de busca (no pior caso)

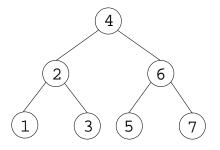
#### Relembrando: árvore binária de busca ótima

- ► Árvore ótima: minimiza tempo de busca (no pior caso)
- Árvore completa, altura:  $h = \lfloor \log n \rfloor + 1$



#### Relembrando: árvore binária de busca ótima

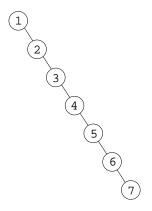
- Árvore ótima: minimiza tempo de busca (no pior caso)
- Árvore completa, altura:  $h = \lfloor \log n \rfloor + 1$



 $\triangleright$  complexidade temporal no pior caso:  $O(\log n)$ 

## Relembrando: construção de árvore ótima

 após inserções, árvore binária de busca pode degenerar em uma lista



ightharpoonup tempo de busca pior caso: O(n)

## Relembrando: construção de árvore ótima

- Estrutura fixa: chaves pré-determinadas.
- ▶ Dado um conjunto com n chaves, é possível construir a árvore ótima em tempo  $O(n^3)$  (ou  $O(n^2)$  se usarmos um algoritmo mais elaborado).
- Para manter a árvore ótima, deveríamos executar o algoritmo a cada inserção: impraticável!
- Podemos manter complexidade de pior caso da inserção em O(log n)?

• Árvore com altura  $2 \log n$ , complexidade temporal no pior caso O(...)

Arvore com altura  $2 \log n$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$ 

- Arvore com altura  $2 \log n$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$
- Árvore com altura  $c_1 \log n + c_2$ , complexidade temporal no pior caso O(...)

- Arvore com altura  $2 \log n$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$
- Árvore com altura  $c_1 \log n + c_2$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$

- Arvore com altura  $2 \log n$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$
- Arvore com altura  $c_1 \log n + c_2$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$
- Nem toda árvore com altura O(log n) é ótima, mas a complexidade assintótica temporal de pior caso para a busca é igual à de uma árvore ótima.

- Arvore com altura  $2 \log n$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$
- Arvore com altura  $c_1 \log n + c_2$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$
- Nem toda árvore com altura O(log n) é ótima, mas a complexidade assintótica temporal de pior caso para a busca é igual à de uma árvore ótima.

Definição: Árvore binária balanceada é aquela com altura  $O(\log n)$ 

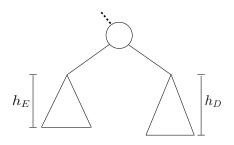
- Arvore com altura  $2 \log n$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$
- Arvore com altura  $c_1 \log n + c_2$ , complexidade temporal no pior caso  $O(\log n)$
- Nem toda árvore com altura O(log n) é ótima, mas a complexidade assintótica temporal de pior caso para a busca é igual à de uma árvore ótima.

Definição: Árvore binária balanceada é aquela com altura  $O(\log n)$ 

Mais fácil de construir que árvore ótima? Como garantir que uma árvore binária é balanceada?

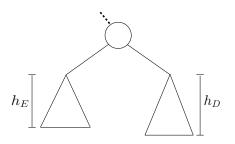
Para cada nó x, defina:

- $\blacktriangleright$   $h_E(x)$ : altura sub-árvore à esquerda
- $\blacktriangleright h_D(x)$ : altura sub-árvore à direita



Para cada nó x, defina:

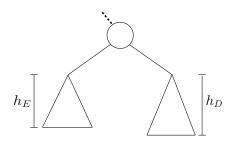
- $\blacktriangleright$   $h_E(x)$ : altura sub-árvore à esquerda
- $\blacktriangleright h_D(x)$ : altura sub-árvore à direita



▶ Propriedade AVL:  $|h_E(x) - h_D(x)| \le 1$ 

#### Para cada nó x, defina:

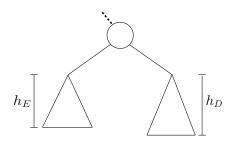
- $\blacktriangleright h_E(x)$ : altura sub-árvore à esquerda
- $\blacktriangleright h_D(x)$ : altura sub-árvore à direita



- ▶ Propriedade AVL:  $|h_E(x) h_D(x)| \le 1$
- ▶ Nó **regulado**: satisfaz propriedade AVL.

#### Para cada nó x, defina:

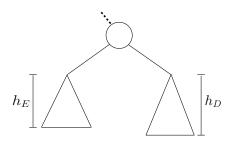
- $\blacktriangleright$   $h_E(x)$ : altura sub-árvore à esquerda
- $\blacktriangleright h_D(x)$ : altura sub-árvore à direita



- ▶ Propriedade AVL:  $|h_E(x) h_D(x)| \le 1$
- ▶ Nó **regulado**: satisfaz propriedade AVL.
- Árvore AVL: todos nós regulados.

#### Para cada nó x, defina:

- $\blacktriangleright h_E(x)$ : altura sub-árvore à esquerda
- $\blacktriangleright h_D(x)$ : altura sub-árvore à direita

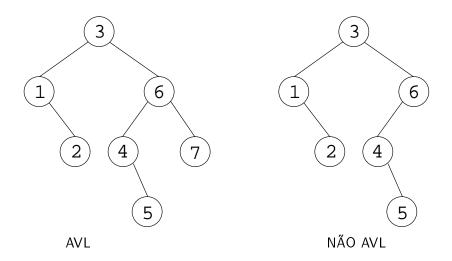


- ▶ Propriedade AVL:  $|h_E(x) h_D(x)| \le 1$
- Nó regulado: satisfaz propriedade AVL.
- Árvore AVL: todos nós regulados.

(Curiosidade: AVL = Adelson-Velskii, G. e Landis, E. M.)



# Árvores AVL: exemplo



Queremos inserir nova chave:

- mantendo a regulagem de todos os nós
- em tempo razoável

Nossa estratégia:

#### Queremos inserir nova chave:

- mantendo a regulagem de todos os nós
- em tempo razoável

#### Nossa estratégia:

1. Inserção como árvore binária comum.

#### Queremos inserir nova chave:

- mantendo a regulagem de todos os nós
- em tempo razoável

#### Nossa estratégia:

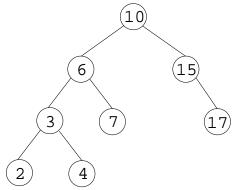
- 1. Inserção como árvore binária comum.
- 2. verificar se existem nós desregulados.

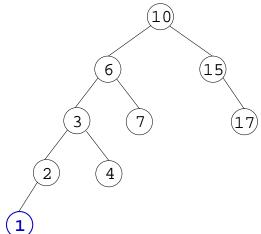
#### Queremos inserir nova chave:

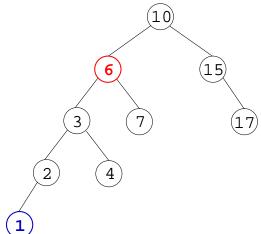
- mantendo a regulagem de todos os nós
- em tempo razoável

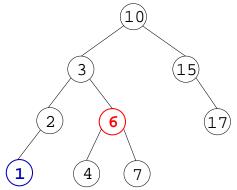
#### Nossa estratégia:

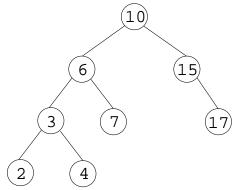
- 1. Inserção como árvore binária comum.
- 2. verificar se existem nós desregulados.
- 3. se existem, tornar os nós regulados.

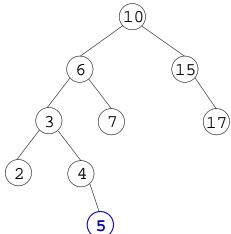


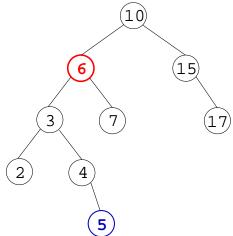


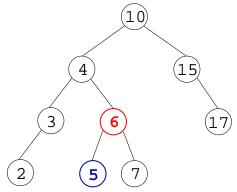












Generalizando os casos anteriores.

Generalizando os casos anteriores.

Nó inserido: q

▶ somente sub-árvores que contém q aumentaram altura

Generalizando os casos anteriores.

Nó inserido: q

- somente sub-árvores que contém q aumentaram altura
- lacktriangle os nós que ficaram desregulados são todos ancestrais de q

Generalizando os casos anteriores.

Nó inserido: q

- somente sub-árvores que contém q aumentaram altura
- os nós que ficaram desregulados são todos ancestrais de q

Seja p o ancestral de q desregulado mais próximo de q.

q foi inserido na sub-árvore esquerda de p

Generalizando os casos anteriores.

Nó inserido: q

- somente sub-árvores que contém q aumentaram altura
- ▶ os nós que ficaram desregulados são todos ancestrais de *q*

Seja p o ancestral de q desregulado mais próximo de q.

- q foi inserido na sub-árvore esquerda de p
- $h_E(p) > h_D(p)$

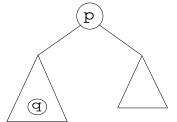
Generalizando os casos anteriores.

Nó inserido: q

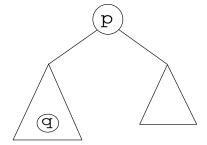
- ▶ somente sub-árvores que contém q aumentaram altura
- os nós que ficaram desregulados são todos ancestrais de q

Seja p o ancestral de q desregulado mais próximo de q.

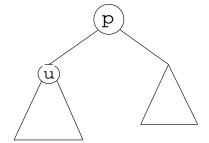
- q foi inserido na sub-árvore esquerda de p
- $h_E(p) > h_D(p)$



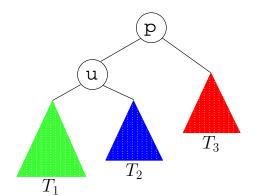
- $h_E(p) > h_D(p)$



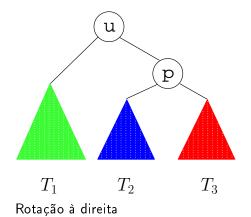
- $h_E(p) > h_D(p)$



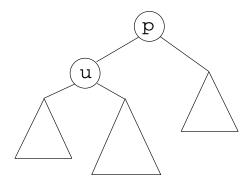
- $h_E(p) > h_D(p)$
- ▶ Se  $h_E(u) > h_D(u)$



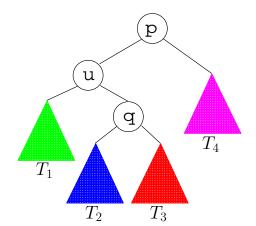
- $h_E(p) > h_D(p)$
- ▶ Se  $h_E(u) > h_D(u)$



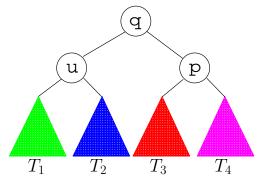
- $h_E(p) > h_D(p)$
- $\blacktriangleright \text{ Se } h_E(u) < h_D(u)$



- $\blacktriangleright h_E(p) > h_D(p)$
- ▶ Se  $h_E(u) < h_D(u)$



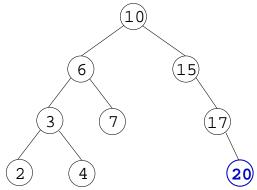
- $h_E(p) > h_D(p)$
- ▶ Se  $h_E(u) < h_D(u)$



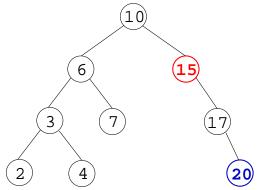
Rotação dupla à direita

E se o nó inserido estiver à direita do nó desregulado?

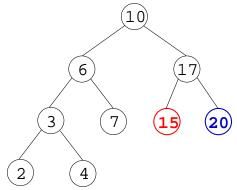
E se o nó inserido estiver à direita do nó desregulado? Inserir 20 na árvore abaixo:

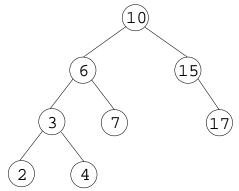


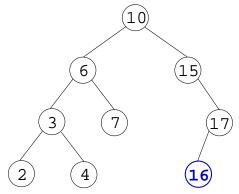
E se o nó inserido estiver à direita do nó desregulado? Inserir 20 na árvore abaixo:

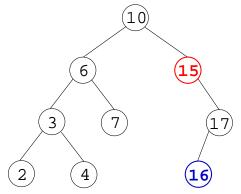


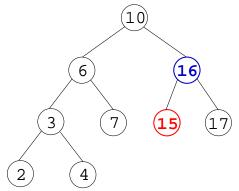
E se o nó inserido estiver à direita do nó desregulado? Inserir 20 na árvore abaixo:











Generalizando os dois casos anteriores.

Nó inserido q.

Seja p o ancestral de q desregulado mais próximo de q.

q foi inserido na sub-árvore direita de p

Generalizando os dois casos anteriores.

Nó inserido q.

Seja p o ancestral de q desregulado mais próximo de q.

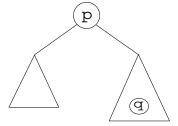
- q foi inserido na sub-árvore direita de p
- $h_D(p) > h_E(p)$

Generalizando os dois casos anteriores.

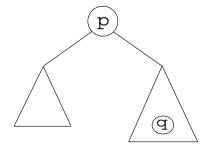
Nó inserido q.

Seja p o ancestral de q desregulado mais próximo de q.

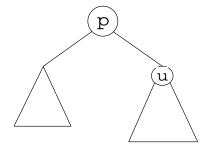
- ▶ q foi inserido na sub-árvore direita de p
- $h_D(p) > h_E(p)$



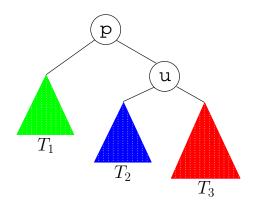
- $h_D(p) > h_E(p)$



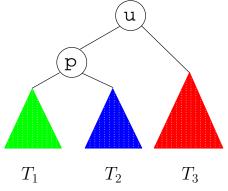
- $h_D(p) > h_E(p)$



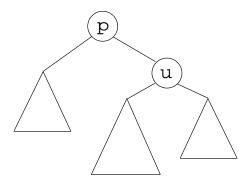
- $h_D(p) > h_E(p)$
- $\blacktriangleright \text{ Se } h_E(u) < h_D(u)$



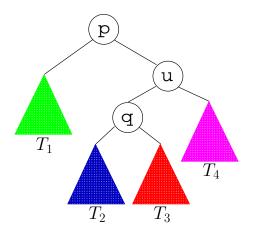
- $h_D(p) > h_E(p)$
- ▶ Se  $h_E(u) < h_D(u)$



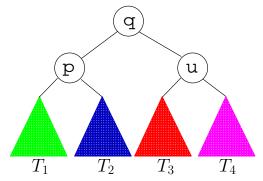
- $h_D(p) > h_E(p)$
- ▶ Se  $h_E(u) > h_D(u)$



- $h_D(p) > h_E(p)$
- ▶ Se  $h_E(u) > h_D(u)$



- $h_D(p) > h_E(p)$
- ▶ Se  $h_E(u) > h_D(u)$



Rotação dupla à esquerda

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

Resumo dos casos:

▶ Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

- ► Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 
  - **Caso 1.1**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação direita

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

- ▶ Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 
  - **Caso 1.1**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação direita
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla direita

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

- ▶ Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 
  - **Caso 1.1**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação direita
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla direita
- ▶ Caso 2:  $h_E(p) < h_D(p)$

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

- ► Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 
  - ▶ Caso 1.1:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação direita
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla direita
- ▶ Caso 2:  $h_E(p) < h_D(p)$ 
  - ▶ Caso 2.1:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação esquerda

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

- ▶ Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 
  - ▶ Caso 1.1:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação direita
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla direita
- ▶ Caso 2:  $h_E(p) < h_D(p)$ 
  - ▶ Caso 2.1:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação esquerda
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla esquerda

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

Resumo dos casos:

- ▶ Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 
  - **Caso 1.1**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação direita
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla direita
- ▶ Caso 2:  $h_E(p) < h_D(p)$ 
  - ▶ Caso 2.1:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação esquerda
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla esquerda

Operação de rotação: O(1) (ajustar ponteiros p.esq, p.dir, u.esq, u.dir).

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

Resumo dos casos:

- ▶ Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 
  - **Caso** 1.1:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação direita
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla direita
- ▶ Caso 2:  $h_E(p) < h_D(p)$ 
  - ▶ Caso 2.1:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação esquerda
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla esquerda

Operação de rotação: O(1) (ajustar ponteiros p.esq, p.dir, u.esq, u.dir).

Encontrar p:  $O(\log n)$  (caminhar de q na direção da raiz)

q nó inserido, p ancestral desregulado, u filho de p na mesma subárvore de q.

Resumo dos casos:

- ▶ Caso 1:  $h_E(p) > h_D(p)$ 
  - **Caso 1.1**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação direita
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla direita
- ▶ Caso 2:  $h_E(p) < h_D(p)$ 
  - ▶ Caso 2.1:  $h_E(u) < h_D(u) \Rightarrow$  rotação esquerda
  - **Caso 1.2**:  $h_E(u) > h_D(u) \Rightarrow$  rotação dupla esquerda

Operação de rotação: O(1) (ajustar ponteiros p.esq, p.dir, u.esq, u.dir).

Encontrar p:  $O(\log n)$  (caminhar de q na direção da raiz) Regular p torna a árvore AVL. Por quê?

InsereAVL(nó, chave)

InsereAVL $(n\acute{o}, chave)$  if  $chave < n\acute{o} \uparrow .chave$  then

```
\begin{array}{l} \mathsf{InsereAVL}(n \acute{o}, \mathit{chave}) \\ \mathsf{if} \ \mathit{chave} < n \acute{o} \uparrow .\mathit{chave} \ \mathsf{then} \\ \mathsf{if} \ n \acute{o} \uparrow .\mathit{ptesq} \neq \lambda \ \mathsf{then} \\ \mathsf{InsereAVL}(n \acute{o} \uparrow .\mathit{ptesq}, \mathit{chave}) \\ \mathsf{else} \\ n \acute{o} \uparrow .\mathit{ptesq} = \mathsf{NovoNo}(\mathit{chave}) \end{array}
```

```
InsereAVL(n o, chave)
if chave < n o \uparrow .chave then
if n o \uparrow .ptesq \neq \lambda then
InsereAVL(n o \uparrow .ptesq, chave)
else
n o \uparrow .ptesq = NovoNo(chave)
else \{chave > n o \uparrow .chave\}
...
```

```
InsereAVL(nó, chave)
if chave < no \uparrow .chave then
   if n \circ \uparrow .ptesq \neq \lambda then
      InsereAVL(n \circ \uparrow .ptesq, chave)
      if h_F(n\delta) > h_D(n\delta) + 1 then {Caso 1}
         u \leftarrow n \acute{o} \uparrow .ptesq
         if h_E(u) > h_D(u) + 1 then {Caso 1.1}
            Rotação Direita (nó, u)
         else {Caso 1.2}
            v \leftarrow u \uparrow .ptdir
            Rotação Dupla Direita (nó, u, v)
   else
      n \circ \uparrow .ptesq = NovoN \circ (chave)
```

▶ O cálculo de  $h_E$  e  $h_D$  demanda tempo  $O(\log n)$ .

- ▶ O cálculo de  $h_E$  e  $h_D$  demanda tempo  $O(\log n)$ .
- ► Esse cálculo é feito uma vez para cada nó entre q e a raiz.

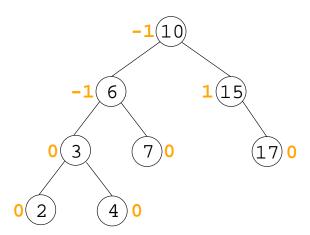
- ▶ O cálculo de  $h_E$  e  $h_D$  demanda tempo  $O(\log n)$ .
- ► Esse cálculo é feito uma vez para cada nó entre q e a raiz.
- ▶ Número de operações:  $O(\log n \log n)$  excede o desejado!

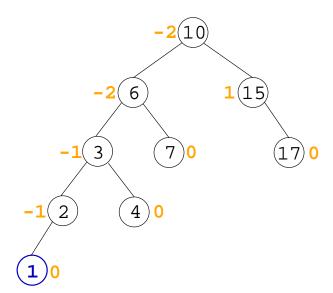
- ▶ O cálculo de  $h_E$  e  $h_D$  demanda tempo  $O(\log n)$ .
- Esse cálculo é feito uma vez para cada nó entre q e a raiz.
- ▶ Número de operações:  $O(\log n \log n)$  excede o desejado!
- Na verdade, não preciso saber exatamente h<sub>E</sub> e h<sub>D</sub>, mas apenas se um nó está desregulado e qual subárvore é a maior.

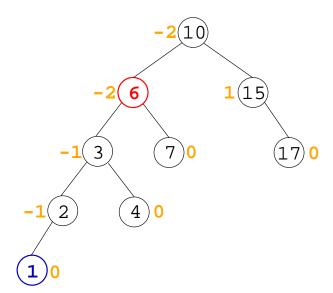
- ▶ O cálculo de  $h_E$  e  $h_D$  demanda tempo  $O(\log n)$ .
- Esse cálculo é feito uma vez para cada nó entre q e a raiz.
- ▶ Número de operações:  $O(\log n \log n)$  excede o desejado!
- Na verdade, não preciso saber exatamente  $h_E$  e  $h_D$ , mas apenas se um nó está desregulado e qual subárvore é a maior.
- ▶ Uso de um campo  $bal \in \{-1,0,1\}$  para armazenar o balanço de cada nó:  $bal := h_D h_E$ .

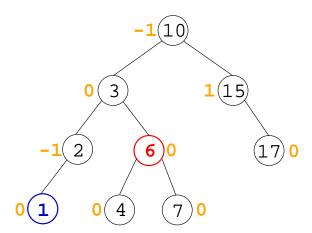
- ▶ O cálculo de  $h_E$  e  $h_D$  demanda tempo  $O(\log n)$ .
- Esse cálculo é feito uma vez para cada nó entre q e a raiz.
- ▶ Número de operações:  $O(\log n \log n)$  excede o desejado!
- Na verdade, não preciso saber exatamente h<sub>E</sub> e h<sub>D</sub>, mas apenas se um nó está desregulado e qual subárvore é a maior.
- ▶ Uso de um campo  $bal \in \{-1, 0, 1\}$  para armazenar o balanço de cada nó:  $bal := h_D h_E$ .
- ▶ A cada inserção, atualizo o balanço dos ancestrais de q. Se algum balanço tornar-se —2 ou 2, faço as rotações apropriadas.

- ▶ O cálculo de  $h_E$  e  $h_D$  demanda tempo  $O(\log n)$ .
- ► Esse cálculo é feito uma vez para cada nó entre q e a raiz.
- Número de operações:  $O(\log n \log n)$  excede o desejado!
- Na verdade, não preciso saber exatamente h<sub>E</sub> e h<sub>D</sub>, mas apenas se um nó está desregulado e qual subárvore é a maior.
- ▶ Uso de um campo  $bal \in \{-1, 0, 1\}$  para armazenar o balanço de cada nó:  $bal := h_D h_E$ .
- ► A cada inserção, atualizo o balanço dos ancestrais de q. Se algum balanço tornar-se —2 ou 2, faço as rotações apropriadas.
- Um novo nó tem balanço 0.









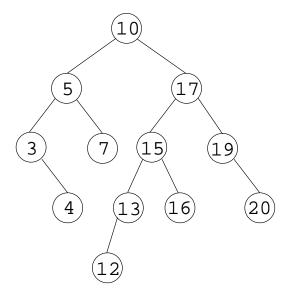
1. faça a remoção como na árvore de busca binária:  $O(\log n)$ 

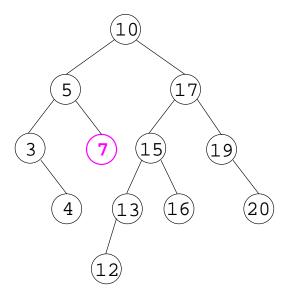
- 1. faça a remoção como na árvore de busca binária:  $O(\log n)$
- 2. se outro nó ocupar o lugar do nó removido, atualize os balanços desde o pai desse nó até a posição atual do nó:  $O(\log n)$

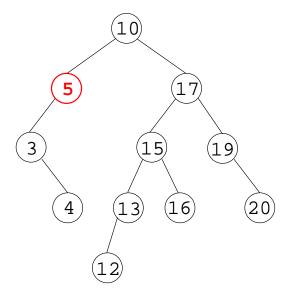
- 1. faça a remoção como na árvore de busca binária:  $O(\log n)$
- se outro nó ocupar o lugar do nó removido, atualize os balanços desde o pai desse nó até a posição atual do nó: O(log n)
- percorra o caminho desde o pai do nó removido até a raiz, fazendo as operações de rotação aprorpiadas (pode ser mais de uma): O(log n)

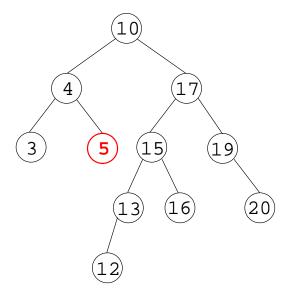
- 1. faça a remoção como na árvore de busca binária:  $O(\log n)$
- 2. se outro nó ocupar o lugar do nó removido, atualize os balanços desde o pai desse nó até a posição atual do nó:  $O(\log n)$
- percorra o caminho desde o pai do nó removido até a raiz, fazendo as operações de rotação aprorpiadas (pode ser mais de uma): O(log n)

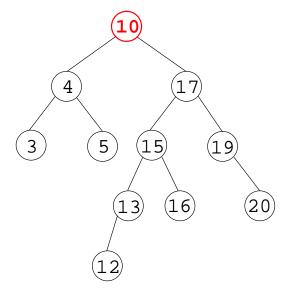
Total:  $O(\log n)$ .

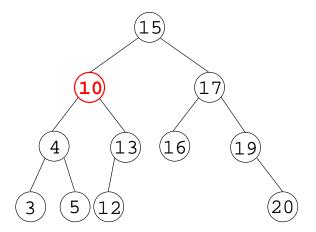












 Árvore binária de busca ótima: inserções/remoções não são viáveis.

- ► Árvore binária de busca ótima: inserções/remoções não são viáveis.
- Árvore binária balanceada: alternativa suficientemente boa.

- Árvore binária de busca ótima: inserções/remoções não são viáveis.
- Arvore binária balanceada: alternativa suficientemente boa.
- Arvores balanceadas são muito usadas na vida real: ex. TreeMap e TreeSet do Java.util. Em C++, Map e Set do STL.

- Árvore binária de busca ótima: inserções/remoções não são viáveis.
- Árvore binária balanceada: alternativa suficientemente boa.
- Arvores balanceadas são muito usadas na vida real: ex. TreeMap e TreeSet do Java.util. Em C++, Map e Set do STL.
- Árvore AVL: tipo de árvore balanceada.

- Árvore binária de busca ótima: inserções/remoções não são viáveis.
- Arvore binária balanceada: alternativa suficientemente boa.
- Arvores balanceadas são muito usadas na vida real: ex. TreeMap e TreeSet do Java.util. Em C++, Map e Set do STL.
- Árvore AVL: tipo de árvore balanceada.
- ▶ Busca, inserção, remoção em árvore AVL: O(log n).

- Árvore binária de busca ótima: inserções/remoções não são viáveis.
- Árvore binária balanceada: alternativa suficientemente boa.
- Árvores balanceadas são muito usadas na vida real: ex. TreeMap e TreeSet do Java.util. Em C++, Map e Set do STL.
- Árvore AVL: tipo de árvore balanceada.
- ▶ Busca, inserção, remoção em árvore AVL: O(log n).

Próxima aula: mais árvores balanceadas – Árvores vermelho-pretas (red-black trees).

#### Bibliografia Utilizada

SZWARCFITER, J. L. e MARKENZON, L. Estruturas de Dados e seus Algoritmos, LTC, 1994.