アルゴリズムとデータ構造⑦

~探索問題(二分探索木)~

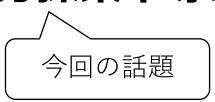
鹿島久嗣

DEPARTMENT OF INTELLIGENCE SCIENCE
AND TECHNOLOGY

探索問題:

データ集合から所望の要素を見つける

- 探索問題は、データ集合から特定のデータを見つける問題
 - ーデータは「キー」と「内容」からなる
 - ―与えられたキーに一致するキーをもったデータを見つけ、 その内容を返す
- ■これは、ハッシュや二分探索木等によって実現可能



二分探索木

二分探索木:

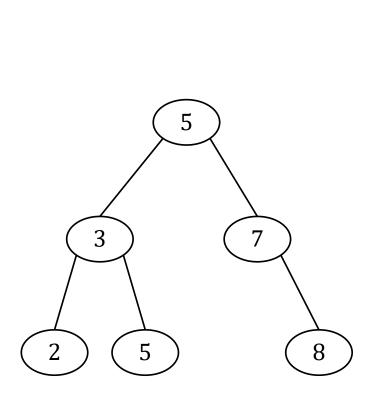
データ集合から所望の要素を見つけるデータ構造

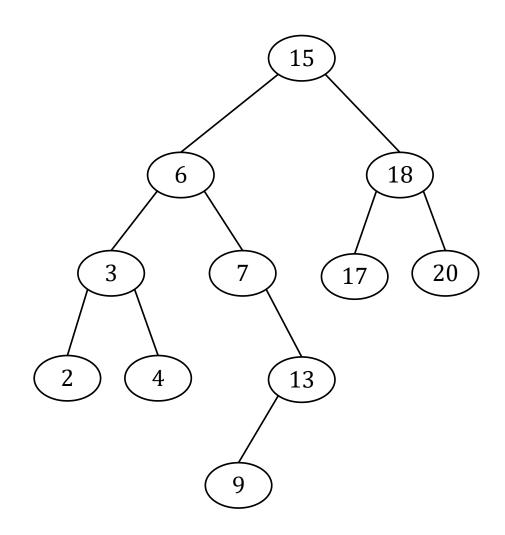
- ●各節点が key, left (左の子), right (右の子), p (親) をそれぞれ最大1つもつ二分木
- キーには順序がつけられる; 2つの節点x,yに対して key(x) = key(y), key(x) > key(y), key(x) < key(y) のいずれかが成り立つ
- キーは以下の条件を満たす:
 y ∈ xの左の子を根とする部分木
 y' ∈ xの右の子を根とする部分木

とすると $key(y) \le key(x) \le key(y')$ が成立

二分探索木の例:

二分探索木の条件を満たすことを確認





二分探索木を用いた探索: 木の高さに比例する時間で可能

- ■キーの満たす条件を用いてO(h)で発見(hは木の高さ)
- SEARCH(x,k): これを[x] =根]で呼ぶ; kは探したいkey if x = NULL または k = key(x) then xを返す if k < key(x) then SEARCH(left(x), k): 左にあるはず if k > key(x) then SEARCH(right(x), k): 右にあるはず
- SEARCH(x, k) の再帰を用いない表現 while $x \neq \text{NULL}$ または $k \neq \text{key}(x)$ if k < key(x) then $x \leftarrow \text{left}(x)$ else $x \leftarrow \text{right}(x)$ end while; xを返す

二分探索木からソート済み配列を取り出す: 中順での巡回による要素列挙

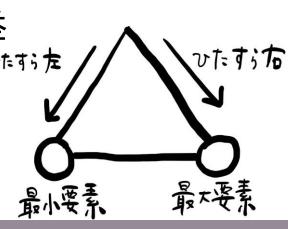
■ 二分探索木から、全てのキーを整列された順で出力できる

INORDER(x): 中順での巡回(これを x = 根 で呼ぶ) if xが葉 then key(x)を出力

else

この順序が重要

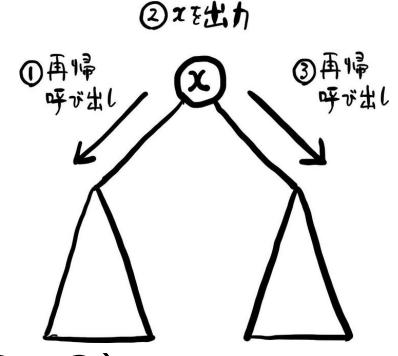
- ① INORDER(left(x)): x以下の要素が列挙される
- ② key(x)を出力
- ③ INORDER(right(x)): x以上が列挙 end if
- ■なお、最小(最大)の要素の発見は left (right) をたどることでO(h)で可能



前順・後順での巡回: 要素出力のタイミングによって異なる巡回順になる

- PREORDER(x):前順での巡回

 - ① PREORDER(left(x))
 - \bigcirc PREORDER(right(x))
- POSTORDER(x):後順での巡回
 - ① POSTORDER(left(x))
 - \bigcirc POSTORDER(right(x))
 - ② key(x)を出力
- ■出力の位置に注意(中順は①→②→③)



次節点·前節点: 次に小さい(大きい)要素を取り出す

- ■次節点(successor):中順で次の節点(=次に小さい)
- ■前節点(predecessor):中順でひとつ前の節点
- ■SUCCESSOR(x):次節点の発見 if right(x) \neq NULL then MININUM(right(x))

 $y \leftarrow parent(x)$

右の子がいるなら その右部分木の最小要素が次接点

while $y \neq \text{NULL}$ かつ x = right(y)

 $x \leftarrow y$; $y \leftarrow \text{parent}(x)$

end while

*x*を返す

自分が親の左の子なら 親が次節点のはず

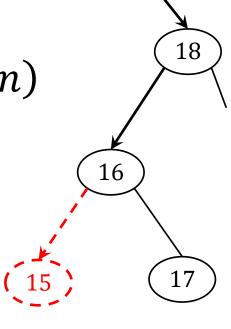
自分が親の右の子である限り 上にあがっていく

(親は自分より先に挙げられるはずなので 親は次節点ではない)

(中順では、親は自分の次に挙げられる)

二分探索木への新たな要素の挿入: 挿入は、実際に探索してみることでO(h)で実行可能

- ■探索と同様にkeyの比較で辿っていき、該当する節点がなくなった時にそこに入れる
- ■高さhの木ではO(h)時間かかる
- ■これを繰り返して二分探索木を構成可能
 - -ランダムな順で挿入すれば平均高さO(log n)
 - $\approx 1.39 \log n$
 - -最悪の場合には、高さn



二分探索木からの要素削除: 次節点(か前節点)で置き換える

- 3つの場合に分けて考える
- 1. 削除する節点zが葉のときは単に削除
- 2. zの子が1つの場合: zを削除して子をその位置に移動
- 3. zの子が2つの場合:

SUCCESSORの最初の場合

- I. zの次節点yを見つける(yはzの右の子孫の最小要素)
- II. yを削除して、zの位置にyを入れる

上記1 or 2

- yの子は高々1個(右の子)なのでyの削除は容易
- 子孫との大小関係が保たれていることに注意

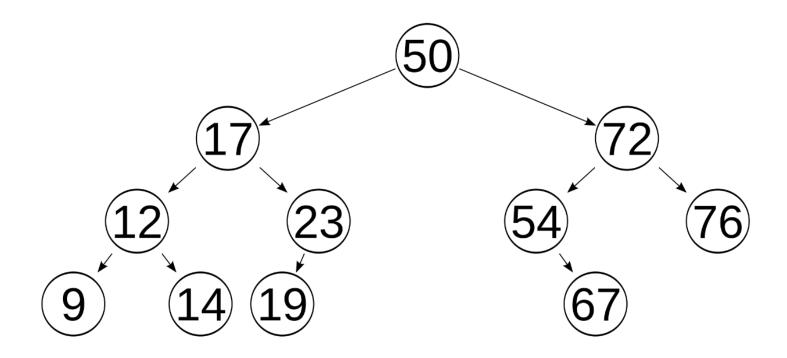
平衡木

平衡木: バランスのとれた二分探索木

- 二分探索木をもちいた探索のコストは、根から所望の節点までの道のりの長さ (探索対象が見つからない場合には葉までの長さ)
- ■二分探索木が完全二分木に近い場合にはO(log n) しかし、バランスが悪いとコストがかかる場合がある
- 平衡木:木の高さ(根から葉までの道のりの長さ)が常にO(log n)であるような探索木
 - AVL木、赤黒木、スプレー木、B木、...

AVL木: バランスのとれた二分探索木

■どの節点についても、右の部分木と左の部分木の高さの差が最大1であるような二分探索木



https://ja.wikipedia.org/wiki/AVL%E6%9C%A8#/media/File:AVLtreef.svg

AVL木の性能:

最悪ケースで $O(\log n)$

- 2分木のなかで最も低いものは完全二分木 (log n)
- いっぽう、もっとも高いものが最悪ケース
 - 頂点数nをもつ二分木のなかで最も高いもの
 - ⇔ 高さhの二分木のうち、もっとも頂点数が少ないもの
 - -高さhのAVL木の最小の頂点数を N_h とすると

$$N_h = \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^{h+3} - \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^{h+3} \right) - 1 \approx \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^{h+3}$$
 (hが大のとき)
$$- つまり h = \frac{\log N_h}{\log \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)} - 3 \approx 1.44 \log N_h$$
 (最良ケースの1.44倍)

補足:

なるべくバランスの悪いAVL木をつくる

—高さhのAVL木の最小の頂点数を N_h とすると $N_h = N_{h-1} + N_{h-2} + 1$

$$-f_h = N_h + 1$$
とすれば $f_h = f_{h-1} + f_{h-2}$ (フィボナッチ数列)

-フィボナッチ数列の解:

$$f_h = \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^{h+3} - \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^{h+3} \right)$$

近傍探索

近傍探索: 類似データを探す問題

- ■これまで考えてきた探索問題は、質問と<u>同一の</u>キーをもつ データを探す問題
- ■近傍探索:質問に類似したデータを探す
 - -最近傍探索:最も類似したデータを探す
 - -もしくは一定度以上類似したデータを探す
- たとえば:
 - -近隣施設の検索(地理情報システム)
 - -文字認識 (パターン認識)

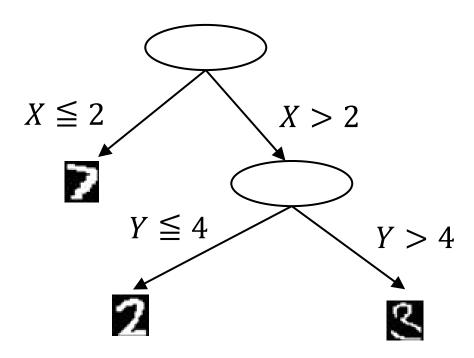
最近傍探索の例: 近隣施設の検索

■「OK、Google。最寄りのコンビニはどこ?」



二分木による近傍探索: 空間探索のための探索木

- ■空間を探索するための探索木をつくる
- ■空間全体の領域分割を各次元における二分割を繰り返すことで行う

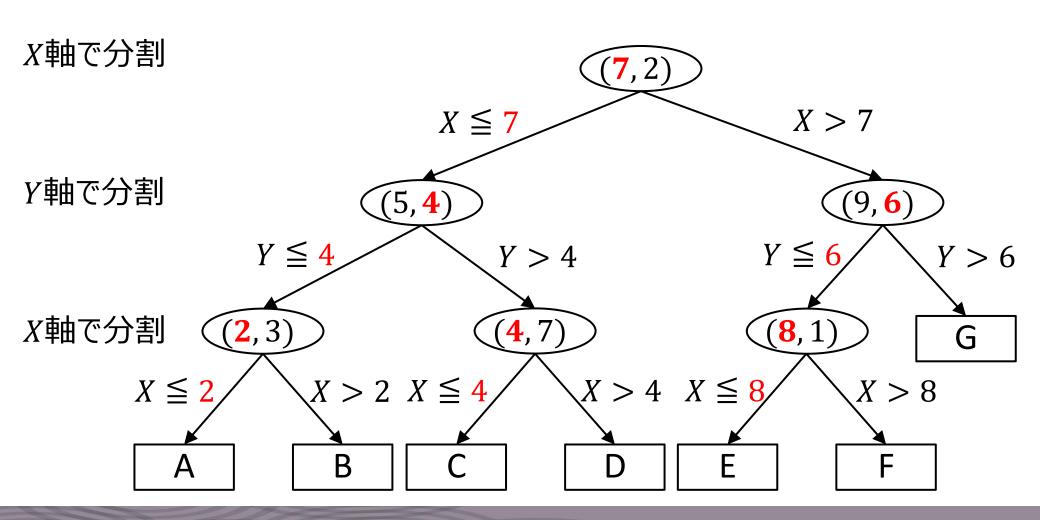


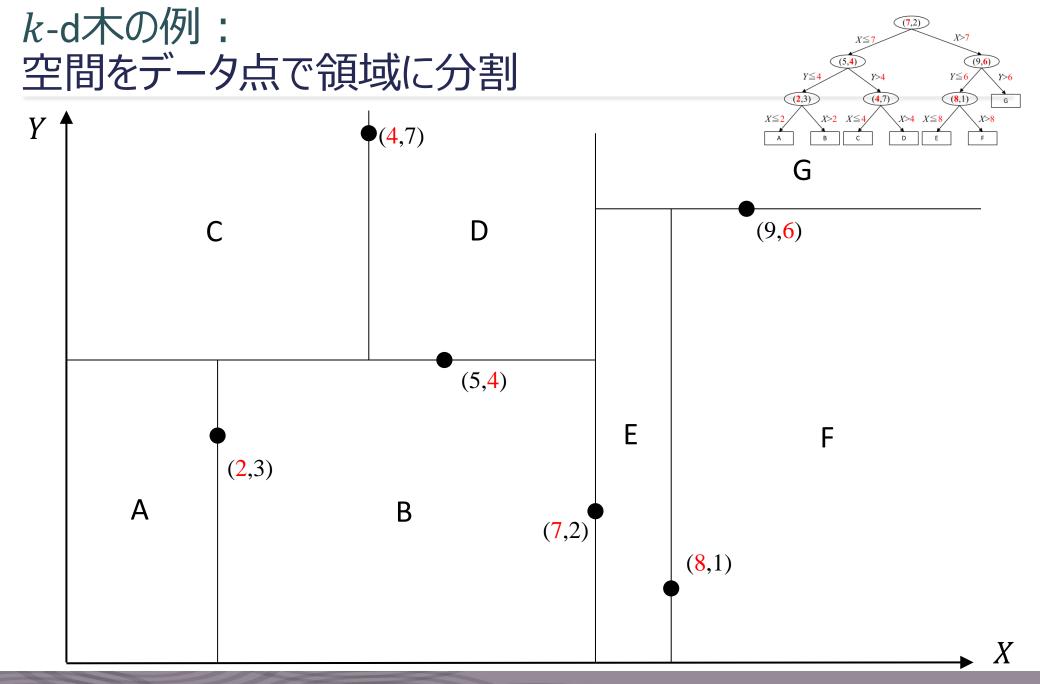
k-d木: 空間探索のための探索木

- k-d木: k次元の空間を探索するための2分探索木
- k-d木において、各々の分割はデータ点において行われる

k-d木の例: 空間をデータ点で領域に分割

■例:2次元データ(2,3),(5,4),(9,6),(4,7),(8,1),(7,2)



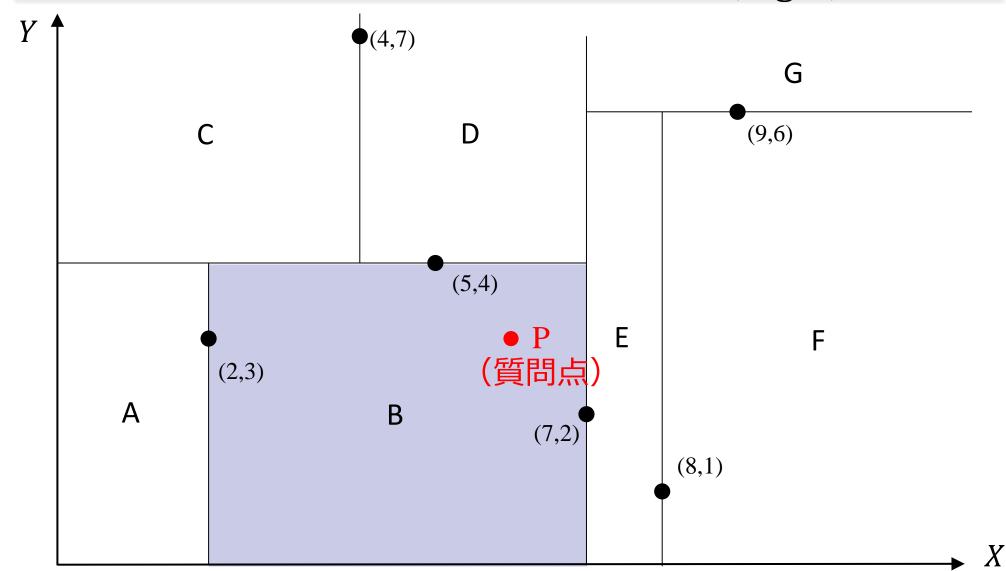


k-d木の構成: 分割軸を決めて中央値で分割する

- 構成法(のひとつ):領域を分割していく
 - 1. 分割する軸を選ぶ (例えば領域内データの分散が最大の軸)
 - 選んだ軸について、領域に含まれるデータの中央値となるデータで分割する
 - 3. 再帰的に分割を繰り返す これ以上分割できなくなったときに終了
- ■探索木は平衡木が望ましい:中央値で分割を繰り返すので、高さはおおむね log n を達成

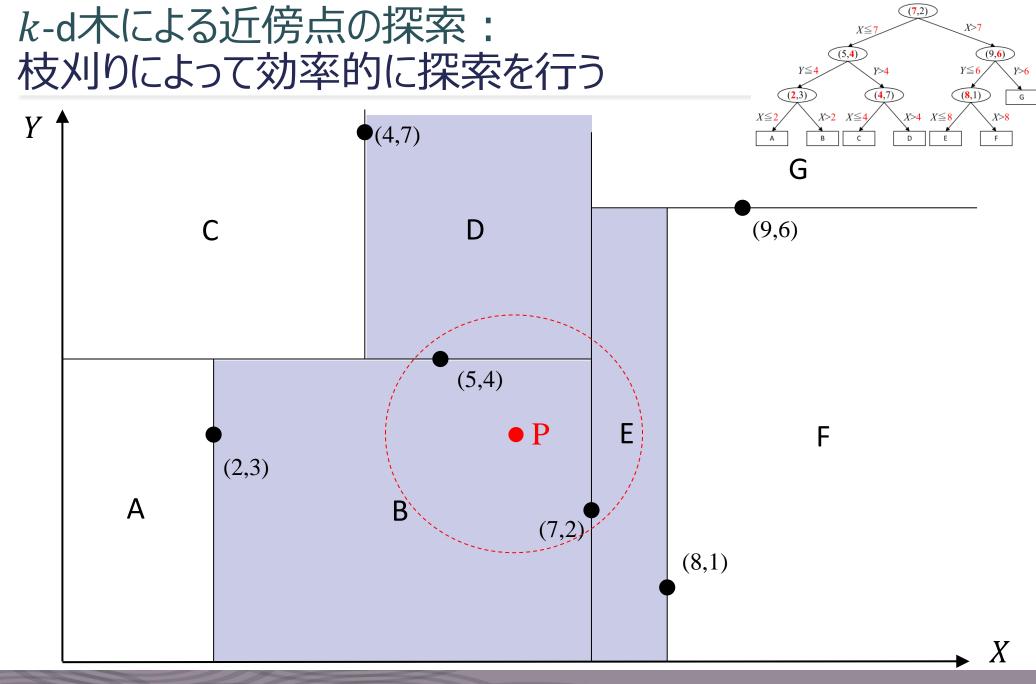
k-d木による質問点の探索:

探索木を下ることで質問点を含む領域をO(log n)で発見



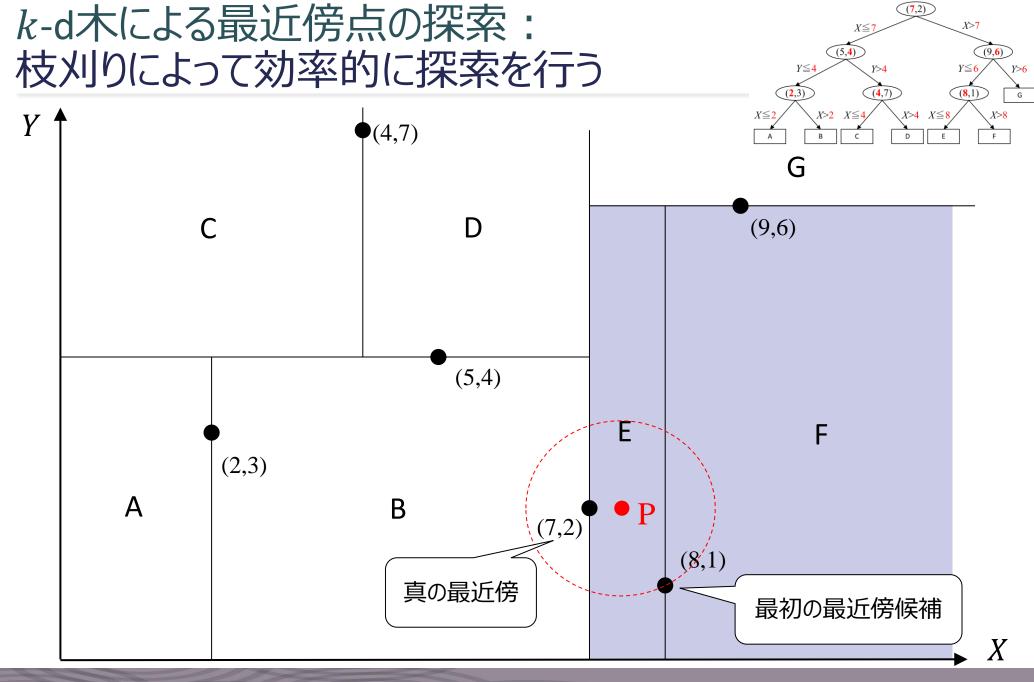
k-d木による近傍点の探索: 枝刈りによって効率的に探索を行う

- 質問点Pを含む半径rの領域にデータがあるかを調べたい
- ■基本方針:質問点Pを含む半径rの領域と、分割された各領域に 重なりがあるかをチェックしながらk-d木を下る
- -k-d木の各分岐において:質問点Pを含む半径rの領域に…
 - -分岐点が含まれれば解として記録しておく
 - 分岐先の領域が重なるなら、そちらの探索を続行する
 - 両方の分岐先の領域と重なるなら、両方探索する
 - 重ならない領域については、以降の分岐の探索は打ち切れる
- 最悪の場合、すべての分岐をチェックする必要が生じる



k-d木による最近傍点の探索: 近傍点探索を少し変更

- Pに近い点が見つかる度に、暫定的な最近傍点P'と距離rを更新
 - -初めはPを含む領域を見つけ最も葉に近い分割点を初期P'とする
 - -Pから半径r以内により近い点がなければP'が真の最近傍点
- もう少し効率のよい方法:深さ優先探索
 - -現在の領域から木を上に上がっていきながら分岐点をチェック
 - -分岐点の反対側の領域が、Pから半径r以内の領域と被っていれば、他方の分岐先も調べる
 - -より近い点を見つけたら、P'とrを更新
 - -根において、探索すべき方向がなくなったら終了



高次元の探索:

k-d木は高次元で効率が悪いので次元削減が必要

- k-d木が有効なのは数次元程度
 - -データ数 $n \gg 2^k$ が望ましい
- ■高次元の場合に、探索効率が悪くなる(多くの点を調べる ことになる)
- ■次元削減によって次元を落としてからk-d木を適用する
 - ーランダム射影
 - -主成分分析

—…