教養としての アルゴリズムとデータ構造 「探索」

小林浩二

kojikoba@mi.u-tokyo.ac.jp

授業の紹介

- - アルゴリズムとは、「問題」を解くための手順
 - 我々の身の回りには様々な「問題」が存在する
 - 「問題」の例:
 - _ <u> 数を昇順に並べ替える</u>
 - データの集まりの中から、あるデータを探し出す
 - 長大な文字列の中から、特定の文字列を抜き出す
 - 地図上の2つの地点間の最短距離・経路を求める
 - 家系図の中から2者の関係を求める
 - コンビニで客をどのレジに並ぶか指示する
 - 1つのケーキを誰も不満を感じずに分け合う
 - 4人でタクシーに乗った時に1人が料金を立て替えた後、その料金を 効率よく立て替えた人に支払う
 - この授業では、計算機上の「問題」を主に扱います

探索とは

- 探索とは、「データの集まり(集合)の中からある データを探し出す」こと
 - 探索の例:
 - ・数の集合(例えば、Pythonならリスト、辞書、集合など)の中から特定の値(例えば、最小値、最大値、中間値など)を見つける
 - 文字列の中から特定の文字列を見つける など...
 - _「集合」:

離散数学の用語。「もの」(数や文字など)の集まり。

例: {3, 15, 37}、{a, b, x, y, z}、{1, 2, 3, ...}

- Pythonのデータ型である集合型とは別物

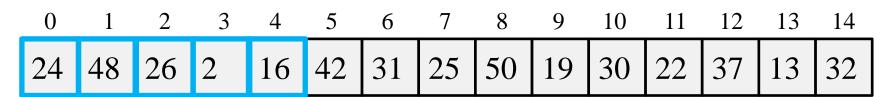
代表的な探索

- 線形探索(逐次探索、順探索)
- 二分探索
- ・ハッシュ

線形探索

線形探索

- 順序付けられたデータの集合に対して、最初から順に目的のデータを探す探索
 - (可変長ではない)順序付けられたデータの集合 = データ構造の用語的には配列と呼ぶ
 - Python上ではタプル・リストなどで表現
 - 先頭を0番目と呼びます



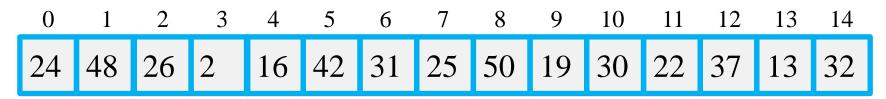
データを格納している配列

目的のデータ (探したいデータ) 16

線形探索

線形探索

- 順序付けられたデータの集合に対して、最初から順に目的のデータを探す探索
 - (可変長ではない)順序付けられたデータの集合 = データ構造の用語的には配列と呼ぶ
 - Python上ではタプル・リストなどで表現
 - 先頭を0番目と呼びます



データを格納している配列

目的のデータ (探したいデータ) 29

線形探索のアルゴリズム

- 線形探索: データ a を探索する(データ数は n)
 - -1.i=0
 - 2. i = n なら、a を発見できず (探索終了)
 - 3. 以下のいずれかを実行する
 - i番目のデータが a の場合、発見 (探索終了)
 - i 番目のデータが a でない場合、i を1増加して2.へ戻る

線形探索の実装

- Pythonで実装する場合:
 - (データ構造)配列:リスト
 - (アルゴリズム)線形探索:演算子in
 - もしくはfor文+if文

```
list1 = [24, 48, 26, 2, 16, 42, 31, 25, 50, 19, 30, 22, 37, 13]
print(16 in list1)
print(29 in list1)
```

True False

- 線形探索は性能はどのくらいなのか?
 - 実行にかかる時間は?
 - どれくらいの記憶領域を使う?

線形探索の性能評価

- アルゴリズムの性能は、「問題」を解くのに費や す時間で評価される
 - 線形探索の場合、配列の中から目的のデータを (もしくは、そのデータが配列の中に含まれないこと を)発見するのにどれくらいの時間がかかるのか
- アルゴリズムの実行環境(PCなどの性能)に依存した評価は好ましくない
 - 例えば、スパコンの富岳と家庭用PC上で同じアルゴリズムを動かして、その実行時間を比較しても意味がない

線形探索の性能評価

- 一般に最悪計算量や平均計算量で評価する
 - 最悪計算量:
 - 「同じ規模」のあらゆる問題の中で、最も計算量がかかった場合を評価
 - 先の例だと、大きさ15のあらゆるリストとあらゆる目的の データの組み合わせの中で最も計算量が大きくなるもの を考える

- データ数が n 個の場合:
 - n番目まで調べるので、計算量は $n \to O(n)$ と表す
 - n番目に目的のデータがある(データが見つからない)

用語解説

• O記法:

- O(n) と書いて、nのオーダー(もしくは、オーダー n) などと読む
- 「nに比例して大きくなる数」という様な意味
- Oを用いる場合は、定数の係数を無視し、最も大きい次数の項のみで書くのが一般的
 - 例えば、n², 3n², 100n², 3n²+2n+500などは全てO(n²)
- 厳密には...

ある正定数 $c \ge n$ 'が存在して、任意の $n \ge n$ 'に対して、 $f(n) \le c g(n)$ が成立するとき、f(n) = O(g(n)) という

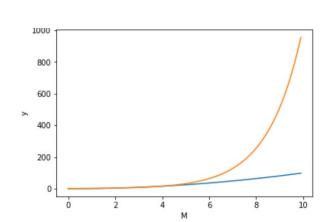
用語解説

- 計算量とO記法:
 - アルゴリズムとデータ構造の業界では計算量について次の様な世界観をもっています。
 - O(1): 超いいね!
 - O(n): いいね!
 - O(n²), O(n³), ...: まあまあいいね!
 - ただし実用上はよろしくない
 - O(2ⁿ): あかん...

...定数時間

…多項式時間

…指数時間



線形探索の性能評価

- 一般に最悪計算量や平均計算量で評価する
 - 最悪計算量:
 - 「同じ規模」のあらゆる問題の中で、最も計算量がかかった場合を評価
 - 先の例だと、大きさ15のあらゆるリストとあらゆる目的の データの組み合わせの中で最も計算量が大きくなるもの を考える

- データ数が n 個の場合:
 - n番目まで調べるので、計算量は $n \to O(n)$ と表す
 - n番目に目的のデータがある(データが見つからない)

線形探索の性能評価

- 一般に最悪計算量や平均計算量で評価する
 - 平均計算量:
 - 異なる入力に対して複数回問題を解いたときの平均的な 計算量を評価
 - 下記の例だと、大きさ15のあらゆるリストに対して、リストに含まれる値に対する照会(探索)が等確率で行われる場合を考える
 - ただし、目的のデータは配列のどこかに含まれていると考える
 - データ数が n 個の場合:
 - 全てのデータに対する探索が等確率(1/n)で行われる
 i 番目のデータまで調べると計算量はO(i)
 - 計算量は $1 \times 1/n + 2 \times 1/n + ... + n/n = (n+1)/2 \rightarrow O(n)$

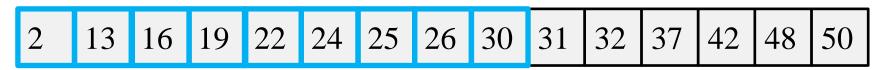
線形探索の時間計算量

- データ数が n 個の場合:
 - 最悪計算量:
 - n番目まで調べるので、計算量は $n \to O(n)$
 - n番目に目的のデータがある/データが見つからない
 - 平均計算量:
 - 全てのデータに対する探索が等確率(1/n)で行われる とする
 - i 番目のデータまで調べると計算量はO(i)
 - 計算量は $1 \times 1/n + 2 \times 1/n + ... + n/n = (n+1)/2 \rightarrow O(n)$
 - 計算量を軽減する(高速化する)には?
 - データを小さい順に並べ替えておく

線形探索

• 線形探索:

- データを昇順に並べ替えておくと(ソートしておくと)、途中で探索を打ち切ることが出来る
- 最悪計算量・平均計算量は変化しない
 - 実用的には多少高速化が見込める
- →より高速な計算量O(log₂n)の探索が存在します



データを格納している配列

目的のデータ(29)より大きい値になったので、 29はリストには含まれないことが分かる

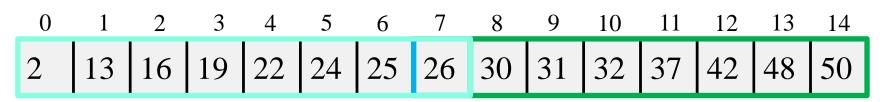
目的のデータ (探したいデータ) 29

代表的な探索

- 線形探索(逐次探索、順探索)
- 二分探索
- ・ハッシュ

二分探索

- ソート済みの順序付けられたデータの集合に対する探索
- 真ん中のデータ(データ数が偶数なら(n-2)/2 番目のデータ、 奇数なら(n-1)/2番目のデータ)と目的のデータを比較する
 - 例では、データが15個なので7番目の値(26)と比較
 - 26 < 32 なので、32がデータとして存在する場合、8番目から14番目の間に存在する

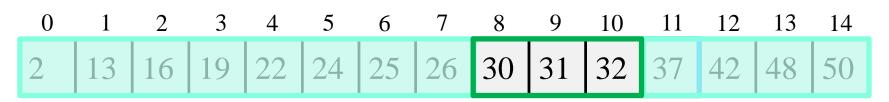


データを格納している配列

目的のデータ 32 (探したいデータ)

二分探索

- ソート済みの順序付けられたデータの集合に対する探索
- 残ったデータの中で真ん中のデータと目的のデータを比較する
 - 例の場合、8番目から14番目の中で4番目(つまり、11番目の値 =37)と比較
 - 37 > 32 なので、32がデータとして存在する場合、8番目から10番目の間に存在する

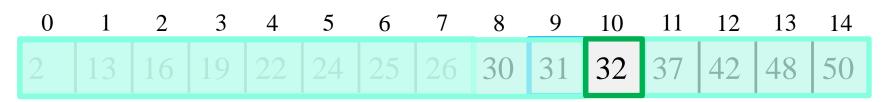


データを格納している配列

目的のデータ (探したいデータ)

二分探索

- ソート済みの順序付けられたデータの集合に対する探索
- 残ったデータの中で真ん中のデータと目的のデータを比較する
 - 例の場合、8番目から10番目の中で2番目(つまり、9番目の値= 31) と比較
 - 31 < 32 なので、32がデータとして存在する場合、10番目に存在する



データを格納している配列

目的のデータ (探したいデータ)

二分探索

- ソート済みの順序付けられたデータの集合に対する探索
- 残ったデータの中で真ん中のデータと目的のデータを比較する
 - 例の場合、10番目と比較
 - 10番目が32なので、探していたデータを発見して探索を終了



データを格納している配列

目的のデータ (探したいデータ)

二分探索のアルゴリズム

- 二分探索: データ a を探索する(データ数は n)
 - -1. Left = 0, Right = n-1
 - − 2. Left > Rightなら、a を発見できず (探索終了)
 - 3. Mid = [(Left+Right)/2] ([x] はx以下の最大の整数)
 - Mid番目のデータが a の場合、発見 (探索終了)
 - Mid番目のデータ < a の場合、Left = Mid+1として 2.へ 戻る
 - Mid番目のデータ > a の場合、Right = Mid-1として 2.へ 戻る

二分探索の実装

- Pythonで実装する場合:
 - (データ構造)配列:リスト
 - (アルゴリズム)二分探索:モジュールbisect
 - 使い方はnote_bisect.ipynbを参照のこと

二分探索の計算量

- データ数が n 個の場合:
 - 最悪計算量:
 - 探索対象となるデータの数が $n \rightarrow n/2 \rightarrow n/4 \rightarrow n/8 \rightarrow ...$ $\rightarrow n/2^{k-1} \rightarrow n/2^k = 1$ となり、ほぼk回の操作で探索を終える
 - O(k) = O(log₂ n) - n/2^k=1 より、k = log₂ n が成立
 - 平均計算量:
 - ・全てのデータを等確率(1/n)で探索する場合
 - i 回目の探索で発見可能なデータの数は 2^{i-1} 個 = $(1 \times 1 + 2 \times 2 + 3 \times 2^2 + ... + k \times 2^{k-1})/n \le k 2^k/n = \log_2 n$ となるので、 $O(\log_2 n)$
 - $-1 \times 1 + 2 \times 2 + 3 \times 2^{2} + ... + k \times 2^{k-1} = k 2^{k} 2^{k} + 1$

代表的な探索

- 線形探索(逐次探索、順探索)
- 二分探索
- ハッシュ(法)

- ハッシュ(法):
 - 順序付けられていないデータの集合に対して、目的のデータを探す探索に用いるデータ構造
 - 順序付けられていないデータの集合は、Python上では 集合(セット)・辞書で表現

ハッシュ:

- M = 実際に<u>同時に使われる可能性のあるデータ</u>の数
- 大きさ M の連続した記憶領域を確保
 - この記憶領域をハッシュ表という
 - ハッシュ表に格納(登録)するデータをキーとも呼ぶ
 - 例: M=19、データ: 24, 48, 26, 2, 16, 42, 31, 25

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
		2		42	24	25	26		
10	11	12	13	14	15	16	17	18	
48		31				16			

ハッシュ:

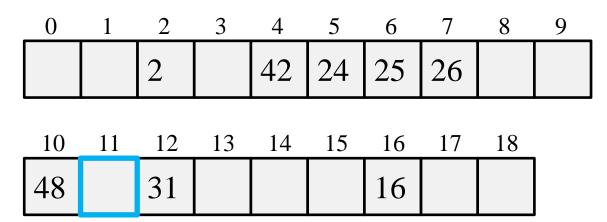
- データa はハッシュ表の「a のハッシュ値」番目に格納 (登録)する
 - ハッシュ値とは、データ a を与えると、0 から M-1 のいずれ かの整数を返す関数の値のこと
 - この関数をハッシュ関数と呼ぶ
 - 例:ハッシュ関数=キーの値を19で割った余りを求める関数

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
		2		42	24	25	26		
10	11	12	13	14	15	16	17	18	
48		31				16			

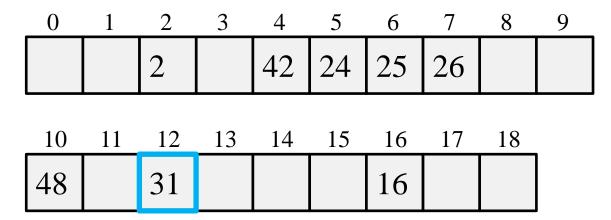
- ハッシュ表に登録するデータが全て異なるハッシュ値を取る様にし、「ハッシュ値を計算→ハッシュ表を参照」を実行して各データを利用(探索)します
 - 例:M=19の例
 - **+**—: 24, 48, 26, 2, 16, 42, 31, 25
 - ハッシュ関数=キーの値を19で割った余り
 - キー48を探索する場合、48のハッシュ値=48%19=10を計算
 - →ハッシュ表の10番目の値を調べる
 - →48を発見

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
		2		42	24	25	26		
10	11	12	13	14	15	16	17	18	
48		31				16			

- ハッシュ表に登録するデータが全て異なるハッシュ値を取る様にし、「ハッシュ値を計算→ハッシュ表を参照」を実行して各データを利用(探索)します
 - 例:M=19の例
 - **+**—: 24, 48, 26, 2, 16, 42, 31, 25
 - ハッシュ関数=キーの値を19で割った余り
 - キー49を探索する場合、49のハッシュ値=49%19=11を計算
 - →ハッシュ表の11番目の値を調べる
 - →空なので49は存在しない



- ハッシュ表に登録するデータが全て異なるハッシュ値を取る様にし、「ハッシュ値を計算→ハッシュ表を参照」を実行して各データを利用(探索)します
 - 例:M=19の例
 - **+**—: 24, 48, 26, 2, 16, 42, 31, 25
 - ハッシュ関数=キーの値を19で割った余り
 - キー50を探索する場合、50のハッシュ値=50%19=12を計算
 - →ハッシュ表の12番目の値を調べる
 - \rightarrow 値を発見したが50ではなかった \rightarrow 50はどこに登録するの??



ハッシュ値の衝突

- 登録しているデータが増える程、異なるデータで同じ ハッシュ値を取るものが現れる(衝突する)可能性が ある
 - 例では、ハッシュ表の a 番目の領域に格納する値は、a, a+19, a+38, ..., と無数に衝突が発生し得る
 - 通常、衝突をできるだけ回避する為に十分に大きいMと巧 妙なハッシュ関数を用意する
 - Pythonでは衝突回避の為に、登録するデータが増えると自動的にハッシュ表を大きくして、ハッシュ関数をそれに合わせて変更します

ハッシュの実装

- Pythonで実装する場合:
 - (データ構造)ハッシュ表:集合(セット)、辞書
 - 集合の使い方: https://utokyo-ipp.github.io/appendix/2-set.html
 - ただし、辞書はキー(dic.keys())の扱いがハッシュ
 - (アルゴリズム)ハッシュ: 演算子in

```
set1 = {24, 48, 26, 2, 16, 42, 31, 25}
print(48 in set1)
print(49 in set1)
```

True False

```
# キーに対応する値は何でも良い (Trueでなくて構わない)
dic1 = {24:True, 48:True, 26:True, 2:True, 16:True, 42:True, 31:True, 25:True}
print(48 in dic1)
print(49 in dic1)
```

True False

ハッシュの計算量

- データ数が n 個の場合:
 - 最悪計算量 平均計算量:
 - •「ハッシュ値を計算→ハッシュ表を参照」=O(1)

線形探索 vs. 二分探索

- n 個のデータの集合に対する探索:
 - 二分探索はデータ集合のソートが必須
 - ソートはO(n log₂ n)の(最悪)計算量が必要
 - 事前にデータ集合がソートされている場合:
 - 二分探索: O(log₂ n) < 線形探索: O(n)
 - 事前にデータ集合がソートされていない場合:
 - ソートにかかる時間、探索回数に依存
 - 同じデータ集合に対して k 回探索を行う:
 - 二分探索:ソート+k回探索=O(n log₂ n + k log₂ n)
 - 線形探索:k回探索=O(kn)
 - k がかなり小さい (k<<n):線形:O(kn) < 二分:O (n log₂n)
 - k が大きい (k>n):線形:O(kn)>O(n²)>二分:O(k log₂ n)

線形・二分探索 vs. ハッシュ

- n 個のデータの集合に対するk回の探索:
 - ハッシュはハッシュ表の作成が必須
 - n 個のデータから作成する場合O(n)の計算量が必要
 - 事前にハッシュ表が作成されている場合:
 - ハッシュ: O(k) vs.
 - データがソート済み: 二分:O(k log₂ n) vs. 線形:O(kn)
 - データが未ソート: 二分: O (n log, n + k log, n) vs. 線形: O(kn)
 - 事前にハッシュ表が作成されていない場合:
 - ハッシュ: O(n+k) vs.
 - データがソート済み: 二分:O(k log₂ n) vs. 線形:O(kn)
 - データが未ソート: 二分: O (n log, n + k log, n) vs. 線形: O(kn)

線形・二分探索 vs. ハッシュ

• 範囲探索:

- 2つのデータAとBを指定して、配列内のAとBの間に存在するデータを全て取り出す探索
- 線形探索・二分探索は配列に対する探索なので、 範囲探索を実行可能
 - ソートが必要な場合は二分探索は実行不可
- ハッシュは範囲探索ができない
 - データの値に基づいて順序付けて管理していない
 - ハッシュ表内のAとBの間のデータを取り出しても意味がない 0 1 2 3 4 5 6 7 8 9

		2		42	24	25	26		
10	11	12	13	14	15	16	17	18	
48		31				16			

線形・二分探索 vs. ハッシュ

領域計算量

- 計算機上で何らかの処理(つまり、計算)を行う際に、処理中のある時点で使用している記憶領域の最大量
 - 処理を行うのに最低限必要となる記憶領域の量
 - 処理を行うために使用した記憶領域の総量ではない
- 線形探索・二分探索:O(n)
 - n 個のデータを格納する配列

リストの使用メモリ(バイト): 37000108 , 集合の使用メモリ(バイト): 61554652

- ハッシュ: O(M)
 - M = 格納される可能性のあるデータ数 (M>n)

```
datasize = 1000000
list1 = list(range(datasize))
set1 = set(range(datasize))
print("リストの使用メモリ(バイト):", total_size(list1),",集合の使用メモリ(バイト):", total_size(set1))
```

ハッシュ値の衝突

- 登録しているデータが増える程、異なるデータで同じ ハッシュ値を取るものが現れる(衝突する)可能性が ある
 - 例では、ハッシュ表の a 番目の領域に格納する値は、a, a+19, a+38, ..., と無数に衝突が発生し得る
 - 通常、衝突をできるだけ回避する為に十分に大きいMと巧 妙なハッシュ関数を用意する
 - Pythonでは衝突回避の為に、登録するデータが増えると自動的にハッシュ表を大きくして、ハッシュ関数をそれに合わせて変更します

```
import sys
set1 = set()
for i in range(30):
  print("要素数:", len(set1), "使用メモリ (バイト):", sys.getsizeof(set1))
  set1.add(i)
要素数: 0 使用メモリ(バイト): 224
要素数: 1 使用メモリ
要素数: 2 使用メモリ
要素数: 3 使用メモリ
                                 ハッシュ表再構成
                    : 736
      使用メモリ
  数: 13 使用メモリ
要素数: 14 使用メモリ
要素数: 15 使用メモリ
                                 ハッシュ表再構成
要素数: 24 使用メモリ
要素数: 25 使用メモリ
要素数: 27 使用メモリ
要素数: 28 使用メモリ
要素数: 29 使用メモリ (バイト): 2272
```

課題

- 探索を体験しましょう
 - note_bisect.ipynb
 - (必修) 二分探索が実行できるモジュール bisect について
 - note_complexity.ipynb
 - Pythonの基本操作の計算量に関するメモ
 - 興味のある方向け。必修ではありません
 - 集合型の使い方が分からない方
 - addとinだけ知っておいて下さい
 - https://utokyo-ipp.github.io/appendix/2-set.html
 - ex2.ipynb の前半
 - 基礎課題(18日締め切り)
 - ex2.ipynb の後半
 - 本課題(23日締め切り)