

I482F 実践的アルゴリズム特論
13,14回目：近似アルゴリズム

上原隆平
(uehara@jaist.ac.jp)

ソートの下界の話

- ▶ 比較に基づく任意のソートアルゴリズムは $\Omega(n \log n)$ 時間の計算時間が必要である
- ▶ 証明(概略)
 - k 回の比較で区別できる場合の数は高々 2^k 種類しかない
 - n 個の要素の異なる並べ方は $n!$ 通りある
 - したがって少なくとも

$$2^k \geq n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$

が成立していなければならない。両辺の対数をとれば以下を得る。

$$k \geq \log \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n = n \log n - O(n) + \frac{1}{2} \log n + O(1)$$

超高速ソートの話

- ▶ 以下の特殊なソートを考える:
 - ▶ 入力: $a[1] \dots a[n]$ で、それぞれの $a[i]$ の値は $1 \sim 10$
 - ▶ 以下のアルゴリズムAは $O(n)$ 時間で動作する(!?)
 1. 配列 $b[1]=b[2]=\dots=b[10]=0$; // $b[i]$ は $a[i]=i$ を満たす要素の個数
 2. for $i=1,2,\dots,n$ do $b[a[i]]++$;
 3. for $j=1,2,\dots,10$ do "j を $b[j]$ 個出力する".

このソートAは比較に基づいていない!!

Radix sort, bucket sort などと呼ばれるソートと同様のアイデア

データが「整数」など「特殊」な場合はこちらの方が速い!!

データに
暗黙の仮定
があれば
利用できる
かもしれない

典型的なNP完全問題KNAP...を高速に解く方法(?)

- ▶ KNAP:
 - Input: アイテムの配列 $a[1], \dots, a[n]$, 大きさ k
 - Output: $\sum_{i \in S} a[i] = k$ を満たす集合 $S \subseteq \{1, \dots, n\}$ が存在するか?
- ▶ アルゴリズムB: それぞれの $a[i]$ が正整数なら以下で解ける
 1. $b[1]=b[2]=\dots=b[k]=0$;
 2. for $i=1,2,\dots,n$ do
 1. for $j=1,2,\dots,k$ do
 1. if $b[j]>0$ then $b[j+a[i]]+=1$;
 2. if $b[j]>0$ then "yes" else "no".
- ▶ Bの実行時間は $O(nk)$ 時間

一般には k の値が n に対して指数関数的に大きくなりうるので、実は多項式時間アルゴリズムではない!!

$b[]$ をリストにすれば、実数などでも動作する。

データが「整数」など「特殊」な場合や、とりうる値の組合せの数 ($b[]$ の要素数) が n の多項式で押さえられるときは速い!!

典型的なNP完全問題KNAP...を高速に解く方法(?)

- ▶ KNAP:
 - Input: アイテムの配列 $a[1], \dots, a[n]$, 大きさ k
 - Output: $\sum_{i \in S} a[i] = k$ を満たす集合 $S \subseteq \{1, \dots, n\}$ が存在するか?
- ▶ 演習問題: 次のアルゴリズムB'は何を計算しているのか?
 1. $b[1]=b[2]=\dots=b[k]=0$;
 2. for $i=1,2,\dots,n$ do
 1. for $j=1,2,\dots,k$ do
 1. if $b[j]>0$ then $b[j+a[i]]+=b[j+a[i]]+1$;
 3. if $b[k]>0$ then "yes" else "no".

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

- ▶ 近似アルゴリズムの枠組:
 - ▶ 「Yes/No」タイプの決定問題を「最適化問題」に改造して考える。
 - (注意) 最適化問題は「最小化問題」と「最大化問題」がある
- ▶ 例:
 - ▶ VC(頂点被覆): 大きさ最小の頂点被覆を見つける
 - ▶ MaxSAT: 与えられた論理式のうち、なるべく多くの項を "True" にする
 - ▶ 巡回セールスマン問題: すべての都市をめぐる最小コストの経路を探す (グラフを「辺に重み(コスト)のついたグラフ」にして、全経路を通れることにする)
 - ▶ KNAP: 大きさ k 以下の組合せの中で最大のものを見つける
- ▶ 近似アルゴリズムの良さは「近似率」と計算時間で測る:
 - ▶ 最適な解を O^* として、アルゴリズムの出力を O とすると、
 - 最小化問題の近似率 $= O/O^* \geq 1$
 - 最大化問題の近似率 $= O^*/O \geq 1$
 - ▶ 近似率はいつでも1以上で、近似率1のアルゴリズムは誤差のないアルゴリズム。

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

▶ アルゴリズムの良さを「近似率」(と計算時間)で測る:
 ▶ NP困難問題(を最適化問題に翻訳したもの)は典型的には以下の3つのタイプに分類できる

1. 定数倍近似すら困難なもの(クラスAPX: この授業では扱わない)
 1. "P=NPが成立しない限り定数倍近似は存在しない問題"など
2. 適当な定数に対して定数倍近似が可能なもの(2倍近似アルゴリズムなど)
3. 任意の正定数 $\epsilon > 0$ に対して以下の条件を満たすアルゴリズムが存在する:
 1. n と $1/\epsilon$ に対する多項式時間で動作する
 2. $(1+\epsilon)$ 近似解を出す
 このアルゴリズム(群)を多項式時間近似スキーム (PTAS; Polynomial Time Approximation Scheme) と呼ぶ

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

2. 2倍近似アルゴリズムの例 ●●●
 ▶ 頂点被覆問題(VC)の最適化バージョン

- 入力: 無向グラフ $G=(V,E)$
 出力: 最小の頂点被覆 S
- ▶ アルゴリズムC:
1. $S = \Phi$;
 2. G の辺 $e = \{u,v\}$ を適当に1本選ぶ
 3. u と v を S に入れる
 4. u,v につながっている辺を G からすべて削除する
 5. G に辺が残っていれば2に戻る

なぜか2倍を切れるかどうか難しい問題が多い

S は G の「頂点被覆」:
 どの辺 $\{u,v\}$ に対しても $u \in S$ または $v \in S$ が成立

線形時間で動作するのは簡単なので省略

[定理13.1] アルゴリズムCの実行時間は $O(|V|+|E|)$ 時間である。また G の最適な頂点被覆を S^* とし、アルゴリズムCの出力を S とすると、以下が成立:
 $|S|/|S^*| \leq 2$

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

2. 2倍近似アルゴリズムの例

- ▶ アルゴリズムC:
1. $S = \Phi$;
 2. G の辺 $e = \{u,v\}$ を適当に1本選ぶ
 3. u と v を S に入れる
 4. u,v につながっている辺を G からすべて削除する
 5. G に辺が残っていれば2に戻る

S は G の「頂点被覆」:
 どの辺 $\{u,v\}$ に対しても $u \in S$ または $v \in S$ が成立

[定理13.1] G の最適な頂点被覆を S^* とし、アルゴリズムCの出力を S とすると、以下が成立: $|S|/|S^*| \leq 2$

[証明] ステップ2で選ばれた辺 e の集合を C とおく。
 e はステップ4で削除されるため同じ辺が2度選ばれることはない。∴ $2|C| = |S|$ 。
 C は頂点を互いに共有しない辺の集合で、 $e \in C$ のそれぞれについて少なくとも一方の端点は S^* に入っていないなければならない。∴ $|C| \leq |S^*|$
 したがって $|S|/|S^*| \leq 2|C|/|C| = 2$ である。

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

2. 2倍近似アルゴリズムの例

- ▶ アルゴリズムC:
1. $S = \Phi$;
 2. G の辺 $e = \{u,v\}$ を適当に1本選ぶ
 3. u と v を S に入れる
 4. u,v につながっている辺を G からすべて削除する
 5. G に辺が残っていれば2に戻る

S は G の「頂点被覆」:
 どの辺 $\{u,v\}$ に対しても $u \in S$ または $v \in S$ が成立

[定理13.1] G の最適な頂点被覆を S^* とし、アルゴリズムCの出力を S とすると、以下が成立: $|S|/|S^*| \leq 2$

[演習問題] アルゴリズムCは2倍近似アルゴリズムであることが証明された。
 C の近似率2はこれ以上改善できないことを示せ。
 具体的に、無限に多くの n に対して、 C の近似率がちょうど2であるような n 頂点グラフの例を示せ。

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

3. 多項式時間近似スキームの例

- ▶ KNAPの最適化バージョン
 Input: アイテムの配列 $a[1], \dots, a[n]$, 大きさ k
 Output: $\sum_{i \in S} a[i] = k_S < k$ を満たす集合 $S \subseteq \{1, \dots, n\}$ でもっとも近いもの

[アイデア] 個々の値をそれに近い値に丸めて、値の種類を減らす

- ▶ アルゴリズムD (アルゴリズムBも参照):
1. $L = \Phi$; //実現できる和の近似値のリスト
 2. for $i=1, 2, \dots$
 1. L のそれぞれの要素 b に対して、 $b+a[i] \leq k$ ならそれを L に登録
 2. L のいくつかの要素を「丸め」て、不要なら捨てる
 3. L の中の k 以下のもっとも大きな値 k' を出力する

[ポイント] Dで以下の2点が満たされればよい:
 1. L のサイズがいつでも n の多項式
 2. 出力 k' がよい近似解を与える

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

3. 多項式時間近似スキームの例

- ▶ KNAPの最適化バージョン
 Input: アイテムの配列 $a[1], \dots, a[n]$, 大きさ k
 Output: $\sum_{i \in S} a[i] = k_S < k$ を満たす集合 $S \subseteq \{1, \dots, n\}$ でもっとも近いもの

- ▶ アルゴリズムD (アルゴリズムBも参照):

[仮定]
 • L が小さい順で並んでいるとする
 • 正の定数 ϵ を固定する
 [丸めの詳細]
 • L の中で $b_1 < b_2 \leq (1+\epsilon/2n) b_1$ なら b_2 を削除する

[定理13.2] アルゴリズムDはPTASである。つまり任意の正定数 ϵ に対して以下が成立する:
 1. $n, 1/\epsilon$ の多項式で動作する
 2. 近似率は $(1+\epsilon)$

[証明] 1,2 ともにちょっと計算が必要...

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

- ▶ 補題13.1: 自然数列 $a_1=1, a_2, \dots, a_n=k$ が $(a_{i+1})/a_i \geq 1+t$ を満たすなら、次が成立: $n < \frac{1+t}{t} \ln k$
 [証明] $(1+t)^n < k$ より、 $n < \log_{1+t} k$ である。公式 $\frac{x}{1+x} \leq \ln(1+x) \leq x$ を適用すると以下を得る。

$$n < \log_{1+t} k = \frac{\ln k}{\ln(1+t)} \leq \frac{(1+t) \ln k}{t}$$
- ▶ 補題13.2: $0 < \epsilon < 1$ に対して $\left(1 + \frac{\epsilon}{2n}\right)^n \leq 1 + \epsilon$
 [証明] 以下の公式をつかう。
 [公式1] $\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{x}{n}\right)^n = e^x$ (この式は n に対して単調増加関数)
 [公式2] $|x| \leq 1$ ならば $1 + x \leq e^x \leq 1 + x + x^2$
 以上より $\left(1 + \frac{\epsilon}{2n}\right)^n \leq e^{\epsilon/2} \leq 1 + \frac{\epsilon}{2} + \left(\frac{\epsilon}{2}\right)^2 \leq 1 + \epsilon$

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

- ▶ KNPの最適化バージョンの多項式時間近似スキーム
 [定理13.2] アルゴリズムDはPTASである。
 つまり任意の正定数 ϵ に対して以下が成立する:
 1. $n, 1/\epsilon$ の多項式で動作する
 2. 近似率は $(1+\epsilon)$
 [証明] 1) Lのサイズが $n, 1/\epsilon$ の多項式で抑えられればよい。
 ここでLの要素列 b_1, b_2, \dots は、 $1 \leq b_1, b_i \leq k, b_{i+1}/b_i > (1+\epsilon/2n)$ を満たす。
 よって補題13.1より、
 Lのサイズ $< \log_{(1+\epsilon/2n)} k = ((2n+\epsilon) \log k) / \epsilon < (2n \log k) / \epsilon$ となる。

近似アルゴリズム(Approximation Algorithm)

- ▶ KNPの最適化バージョンの多項式時間近似スキーム
 [定理13.2] アルゴリズムDはPTASである。
 つまり任意の正定数 ϵ に対して以下が成立する:
 1. $n, 1/\epsilon$ の多項式で動作する
 2. 近似率は $(1+\epsilon)$
 [証明] 2) アルゴリズムの出力 k^* を構成する $a[]$ の要素集合が存在する。
 この集合を S^* とする。 $\sum_{a[] \in S^*} a[] = k^*$
 つまり次が成立する: $\sum_{a[] \in S^*} a[] = k^*$
 ここで入力に対する
 最適な集合を S^* とし、 $\sum_{a[] \in S^*} a[] = k^*$ とする。
 S^* のそれぞれの $a[]$ に対しては、それがLに存在しているか、それを代替したものがあるはずである。代替されている場合、最悪だと $a[]$ は以下の値 a' で代替されている。

$$\frac{a[]}{(1+\epsilon/2n)^n} < \frac{a[]}{(1+\epsilon/2n)^{n-1}} \leq a' < a[]$$

 よって $k^*/(1+\epsilon/2n)^n \leq k'$ が成立し、補題13.2より $k^*/k' \leq 1+\epsilon$ を得る。