

Approximationsklassen für Optimierungsprobleme

Matthias Erbar

Wie genau ist ungefähr?
Sommerakademie Görlitz 2007

Gliederung

- 1 Einleitung
- 2 Klassifikation von Optimierungsproblemen
 - Algorithmen mit garantierter Approximationsgüte
 - Approximationsschemata
 - Erweiterungen
- 3 Zusammenfassung

Motivation

- Viele Optimierungsprobleme sind nicht effizient exakt lösbar (NPO).
Das macht Approximation notwendig.
- Wünschenswert ist eine Kontrolle der Approximationsgüte.
- Verschiedene Probleme zeigen unterschiedliche Approximierbarkeitseigenschaften:
 - Manche lassen sich **beliebig gut** effizient approximieren.
 - Viele jedoch gar nicht oder nur bis zu einer **intrinsischen Grenze**.

Ziel des Vortrags

- Ziel des Vortrags ist eine **Klassifikation** von NPO-Optimierungsproblemen nach ihrer **Approximierbarkeit**.
- Wir untersuchen Beispiele, die unterschiedliches Approximierungsverhalten illustrieren.
- $\mathcal{P} \neq \mathcal{NP}$ vorausgesetzt, erhalten wir eine **strikte Hierarchie** innerhalb von NPO.

Terminologie

Definition

Ein Optimierungsproblem $P=(I,Sol,m)$ ist gegeben durch:

- I : Menge der Instanzen
- Sol : Funktion, die $x \in I$ die Menge der Lösungen von x zuordnet
- m : Maßfunktion, gibt Wert einer Lösung an

Der Optimalwert wird mit $m^*(x)$ bezeichnet.

Beispiel: Maximum Knapsack

- I : {Menge von Gegenständen x_i mit Wert p_i u. Größe g_i , Kapazität B }
- $Sol(x)$: {Teilmenge von x mit $\sum g_i < B$ }
- m : $\sum p_i$



absolute Fehlergrenzen

Definition

Algorithmus A heißt **absoluter Approximationsalgorithmus** zu Problem P , falls er für jedes $x \in I$ eine Lösung $A(x) \in \text{Sol}(x)$ liefert und Konstante k existiert, mit:

$$\forall x \in I : |m^*(x) - m(x, A(x))| < k .$$

- Meist **zu starke** Forderung. Zum Beispiel Maximum Knapsack erlaubt keinen solchen effizienten Algorithmus wie gestern gesehen.
- Also besser relativen Fehler betrachten. . .



relative Fehlergrenzen

Definition

Sei y Lösung zur Instanz x . **performance ratio** (PR) geg. durch:

$$r(x, y) = \max\left(\frac{m^*(x)}{m(x, y)}, \frac{m(x, y)}{m^*(x)}\right)$$

Definition

Ein Algorithmus A heißt **r-Approx.algorithmus** zu Problem P , falls:

$$\forall x \in I: r(x, A(x)) < r.$$

Die Klasse APX

- Die Klasse aller NPO-Probleme, die einen polynomiellen r -Approx.Algorithmus zulassen, bezeichnen wir mit **APX**.
- APX ist **strikte** Unterklasse von NPO, falls $\mathcal{P} \neq \mathcal{NP}$, denn:

Theorem

Falls Minimum TSP zu APX gehört, so $\mathcal{P} = \mathcal{NP}$.

Die Klasse APX

Beweis.

Idee: Reduktion von Hamilton-Pfad (\mathcal{NP} -vollständig) auf TSP

- $G = (V, E)$ ger. Graph mit n Knoten, $r > 1$
- Erhalten Instanz von TSP mit G und Entfernungen:

$$d(v, w) = \begin{cases} 1 & (v, w) \in E \\ 1 + n * r & \text{sonst} \end{cases}$$

- Falls Hamilton-Pfad ex., so optimale Strecke n ; nächste Approximative Lösung mind. $n(1 + r)$. Falls kein Hamilton-Pfad ex., so optimale Strecke mind. $n(1 + r)$.
- Da $PR < r$ liefert der Approximationsalgorithmus genau dann Lösung der Länge n , falls Hamilton-Pfad existiert.



Innerhalb APX zeigt sich unterschiedliches Approximationsverhalten:

- viele Probleme können nur bis zu einer **inherenten Grenze** effizient approximiert werden.
- Beweis solcher Resultate erfolgt oft analog zu $TSP \notin APX$. Werden die selbe Technik bei Minimum Bin Packing anwenden.
- manche Probleme erlauben effiziente Algorithmen mit **beliebig guter** PR. → Approximationschemata

polynomielle Approximationsschemata

Oft benötigt man variable Approximationsgüte. Für bessere PR wird höherer Rechenaufwand in Kauf genommen.

Definition

Ein Algorithmus A heißt **polynomielles Approximationsschema** für ein Problem P , falls er für alle $x \in I, r > 1$ eine Lösung $A(x,r)$ liefert mit $r(x, A(x, r)) < r$, wobei Laufzeit polynomiell in $|x|$.

Konstruktionsprinzip eines Approximationsschemas

- benutze einen r -approx.-Algorithmus
- löse eine ausreichend große Teilinstanz exakt
- wende den bekannten Alg. auf die Restinstanz an

Beispiel eines PTAS

Optimierungsproblem Partition

Menge X von Elementen x mit Gewichten $w(x)$, soll in zwei möglichst gleich schwere Mengen aufgeteilt werden.

Partition PTAS

```
input: Menge  $X$  von Elementen mit ganzen Gewichten  $w_i$ ,  $r > 1$ ;  
output: Partition von  $X$  in  $Y_1$  u.  $Y_2$ ;  
begin  
  if  $r > 2$  then return  $X$ , leer  
  else  
    Sortiere Elemente in nicht aufsteigender Reihenfolge bezgl. Gewicht;  
     $k(r) := \lceil \frac{2-r}{r-1} \rceil$ ;  
    Finde optimale Lösung  $Y_1, Y_2$  für  $x_1, \dots, x_{k(r)}$ ;  
    for  $j := k(r)+1$  to  $n$  do  
      if  $\sum_{Y_1} w_i < \sum_{Y_2} w_i$  then  
         $Y_1 := Y_1 \cup \{x_j\}$   
      else  
         $Y_2 := Y_2 \cup \{x_j\}$ ;  
    return  $Y_1, Y_2$ ;  
end;  
end.
```

Beispiel eines PTAS

Analyse

- Algorithmus löst einen Teil optimal, nutzt Greedy-Algorithmus für den Rest.
- Polynomiell, denn k hängt nicht von $|x|$ ab.
- OBdA sei $r < 2$, $w(Y_1) \geq W(Y_2)$ und x_l das letzte zu Y_1 hinzugefügte Element. Setze $L = \frac{w(X)}{2}$.
 - ① Falls x_l in erster Phase hinzugefügt, so Lösung optimal
 - ② Falls nicht, so $w(Y_1) \leq L + \frac{a_l}{2}$. Weiter gilt $w(X) \geq a_l(k(r) + 1)$, denn: $a_l \leq a_j$, $1 \leq j \leq k(r)$.
- Also: $\frac{w(Y_1)}{m^*(X)} \leq \frac{w(Y_1)}{L} \leq 1 + \frac{a_l}{2L} \leq 1 + \frac{1}{\frac{2-r}{r-1} + 1} = r$

Die Klasse PTAS

- Die Klasse aller NPO-Probleme, die ein polynom. Approximationschema zulassen, bezeichnen wir mit **PTAS**.
- PTAS ist **strikte** Unterklasse von APX, falls $\mathcal{P} \neq \mathcal{NP}$, denn:

Theorem

Falls Minimum Bin Packing zu PTAS gehört, so $\mathcal{P} = \mathcal{NP}$.

Optimierungsproblem Bin Packing

Endliche Menge von Elementen u mit Größe $g(u)$ soll passend in möglichst wenige Dosen mit Kapazität B gepackt werden.

Die Klasse PTAS

Beweis.

Idee: Reduktion von Partition (\mathcal{NP} -vollständig) auf Bin Packing mit Hilfe eines $(\frac{3}{2} - \epsilon)$ -Approx.algorithmus

- Sei x Instanz von Partition, B Summe der Gewichte.
- Erhalten Instanz x' von Bin Packing durch: für jedes Element von x mit Gewicht w hat x' Element der Größe $\frac{2w}{B}$
- Falls x partitionierbar, so $m^*(x') = 2$, sonst $m^*(x') = 3$
- r -Approximationsalgorithmus mit $r < \frac{3}{2}$ liefert genau dann Lösung mit 2 Bins, falls x partitionierbar.



Die Klasse FPTAS

- Wächst die Laufzeit sehr schnell mit der PR-Schranke, so ist ein PTAS nicht sehr nützlich.
- Wünschenswert ist polynom. Abhängigkeit von $|x|$ **und** $\frac{1}{r-1}$.

Definition

Ein Algorithmus A heißt **vollständig polynomielles Approximationschema** für ein Problem P, falls er für alle $x \in I, r > 1$ eine Lösung $A(x,r)$ liefert mit $r(x,A(x,r)) < r$, wobei Laufzeit polynomiell in $|x|$ **und** $\frac{1}{r-1}$.

- Die Klasse aller NPO-Probleme, die ein vollständig polyn. Approx.schema zulassen, bezeichnen wir mit **FPTAS**.
- Wieder gilt: $FPTAS \subsetneq PTAS$, falls $\mathcal{P} \neq \mathcal{NP}$.

erweiterte Klassen

Schranken an die performance ratio lassen sich aufweiten:

- Statt konstanter Schranken (APX) kann man langsam wachsende **Funktionen der Inputgröße** als Schranken betrachten. Zum Beispiel $\mathcal{O}\left(\frac{n}{\log(n)}\right)$.
- Statt PTAS kann man Schemata betrachten, deren PR **asymptotisch** für große Werte optimaler Lösungen beschränkt sind.

Die Klasse $PTAS^\infty$

Definition

Ein Algorithmus A heißt **asymptotisches polynomielles Approximationschema** für ein Problem P , falls eine Konstante k existiert, so daß

$$\forall x \in I, r > 1 : r(x, A(x, r)) \leq r + \frac{k}{m^*(x)},$$

wobei Laufzeit polynomiell in $|x|$.

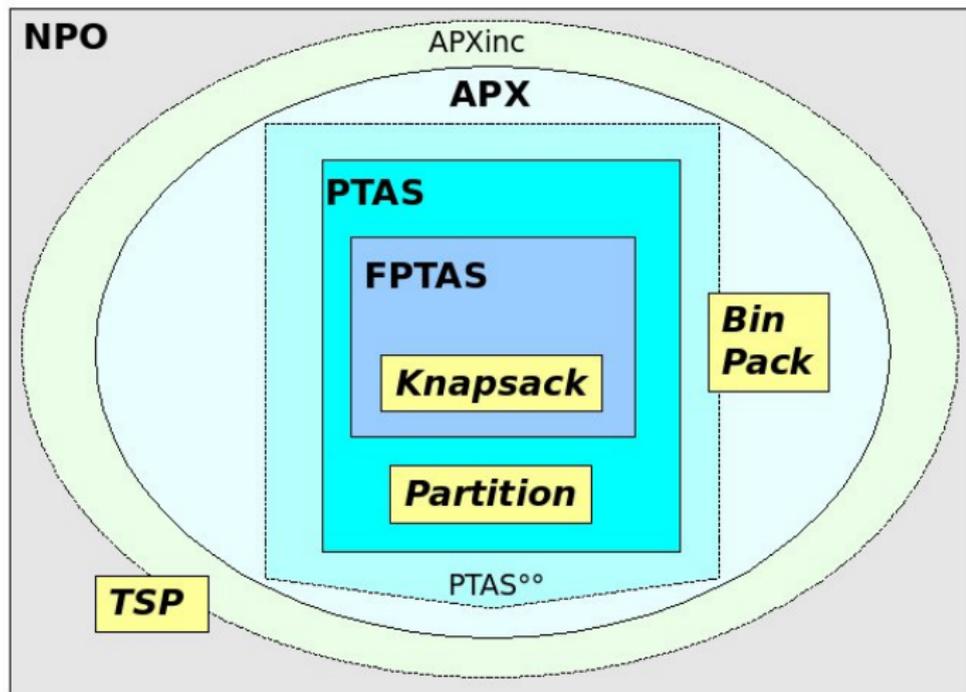
Zum Beispiel ist Minimum Bin Packing in $PTAS^\infty$.

Zusammenfassung

NPO-Probleme lassen sich nach ihrer Approximierbarkeit in Klassen einteilen:

- **APX**: in polynomieller Zeit approximierbar mit garantiertem rel. Fehler
- **PTAS**: bei beliebig vorgeg. rel. Fehler in polyn. Zeit approximierbar
- **FTPAS**: wie PTAS, Laufzeit hängt polyn. von Genauigkeit ab
- Diese Klassen bilden eine **strikte Hierarchie**, falls $\mathcal{P} \neq \mathcal{NP}$.

Übersicht



Literatur I



G. Ausiello

Complexity and Approximation.

Springer, 1999.