

Randomized Rounding

Nicolas Weber
Görlitz 2007

5. September 2007

Hallo

Hallo

$b_f := (\text{false}, \dots, \text{false})$

$b_t := (\text{true}, \dots, \text{true})$

Theorem

Sei Φ eine (n, m) -Formel in KNF. Dann ist

$$\max \{ \text{wahr}(b_f, \Phi), \text{wahr}(b_t, \Phi) \} \geq \frac{1}{2}m.$$

Algorithmus A: Setze jede Variable in Φ mit Wahrscheinlichkeit $\frac{1}{2}$ auf true oder false.

Theorem

Sei k_j die Anzahl der Literale in C_j . Es gilt

$$\Pr[A \text{ erf\u00fcllt } C_j] = 1 - \frac{1}{2^{k_j}}.$$

F\u00fcr jede (n, m) -Formel Φ in KNF, in der jede Klausel **mindestens** k Literale hat, gilt

$$E[A(\Phi)] := E[\text{wahr}(b_A, \Phi)] = \sum_{j=1}^m \left(1 - \frac{1}{2^{k_j}}\right) \geq \left(1 - \frac{1}{2^k}\right) \cdot m.$$

Definition

Definiere *erwartete relative Güte* als

$$E[\rho_A(I)] := \max \left\{ \frac{OPT(I)}{E[A(I)]}, \frac{E[A(I)]}{OPT(I)} \right\}.$$

Theorem

*Algorithmus A hat für jede (n, m) -Formel in KNF mit **mindestens** k Literalen eine erwartete relative Güte von*

$$E[\rho_A(\Phi)] = \frac{1}{1 - \frac{1}{2^k}}.$$

Randomisiertes Runden

Nennen Menge der Variablen, die in C_j nicht negiert vorkommen S_j^+ ; Menge der negierten Variablen S_j^-

Führe für jede Variable x_i 0-1-Variable \hat{x}_i ein, für jede Klausel 0-1-Variable \hat{Z}_j

$$\begin{aligned} \text{maximiere} \quad & \sum_{j=1}^m \hat{Z}_j \\ \text{gem} \quad & \sum_{x_i \in S_j^+} \hat{x}_i + \sum_{x_i \in S_j^-} (1 - \hat{x}_i) \geq \hat{Z}_j \quad j = 1, \dots, m \\ & \hat{x}_i, \hat{Z}_j \in \{0, 1\} \quad \forall i, j \end{aligned}$$

$$\rightarrow 0 \leq \hat{x}_i, \hat{Z}_j \leq 1$$

Eigentliches Runden:

Für $i := 1$ bis n tue

$\left\{ \begin{array}{ll} \text{mit Warscheinlichkeit } \pi(\hat{x}_i) & x_i := \text{true} \\ \text{mit Warscheinlichkeit } 1 - \pi(\hat{x}_i) & x_i := \text{false} \end{array} \right.$

Algorithmus B:

1. Löse relaxiertes Problem
2. Runde randomisiert; zunächst mit $\pi(x) = x$

Theorem

C_j habe k_j Literale. Dann gilt

$$\Pr[B \text{ erf\u00fcllt } C_j] \geq \left(1 - \left(1 - \frac{1}{k_j}\right)^{k_j}\right) \cdot \hat{Z}_j.$$

Theorem

F\u00fcr jede (n, m) -Formel Φ in KNF mit **h\u00f6chstens** k Literalen gilt

$$E[B(\Phi)] \geq \left(1 - \left(1 - \frac{1}{k}\right)^k\right) \cdot \text{OPT}(\Phi).$$

Fact

Für $a_i \geq 0$ gilt $\prod_{i=1}^k a_i \leq \left(\frac{1}{k} \sum_{i=1}^k a_i\right)^k$.

Fact

Sei $f(x)$ auf dem Intervall $[a, b]$ konkav und gelte $f(a) \geq ma + n$ und $f(b) \geq mb + n$. Dann gilt für alle $x \in [a, b]$: $f(x) \geq mx + n$.

Erinnerung: Nebenbedingung $\sum_{x_i \in S_j^+} \hat{x}_i + \sum_{x_i \in S_j^-} (1 - \hat{x}_i) \geq \hat{Z}_j$

Theorem

C_j habe k_j Literale. Dann gilt

$$\Pr[B \text{ erf\u00fcllt } C_j] \geq \left(1 - \left(1 - \frac{1}{k_j}\right)^{k_j}\right) \cdot \hat{Z}_j.$$

Theorem

F\u00fcr jede (n, m) -Formel Φ in KNF mit **h\u00f6chstens** k Literalen gilt

$$E[B(\Phi)] \geq \left(1 - \left(1 - \frac{1}{k}\right)^k\right) \cdot \text{OPT}(\Phi).$$

Theorem

Algorithmus B hat für jede (n, m) -Formel in KNF mit **höchstens** k Literalen eine erwartete relative Güte von

$$E[\rho_B(\Phi)] = \frac{OPT(\Phi)}{E[B(\Phi)]} \geq \frac{1}{1 - \frac{1}{e}} \approx 1.582.$$

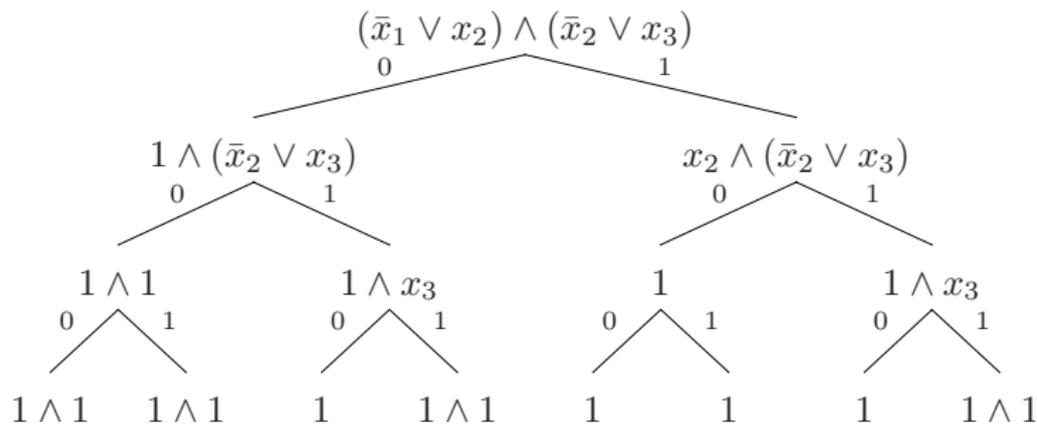
Mit besserem π geht auch $\frac{4}{3}$ (evtl. später).

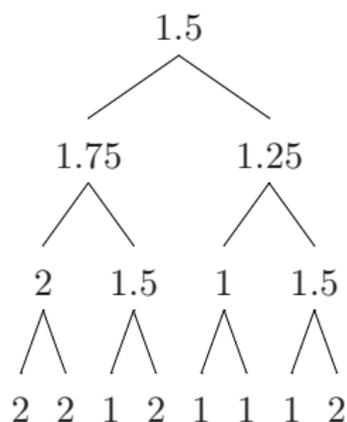
Def. *Substitution* auf Max-SAT:

- ▶ Wenn x_1 in C_j nicht vorkommt, bleibt C_j unverändert.
- ▶ Wenn C_j wahr wird, wenn man α für x_1 einsetzt, wird C_j durch true, was wir jetzt als Klausel ansehen, ersetzt.
- ▶ Ansonsten streiche das Literal in C_j , das durch Einsetzen von α zu false ausgewertet wird. Wird C_j dadurch zur leeren Klausel, fällt sie ganz weg.

Führt auf Baum.

$$E[\text{wahr}(b_A, \Phi)] = \sum_{j=1}^m \left(1 - \frac{1}{2^{k_j}}\right)$$





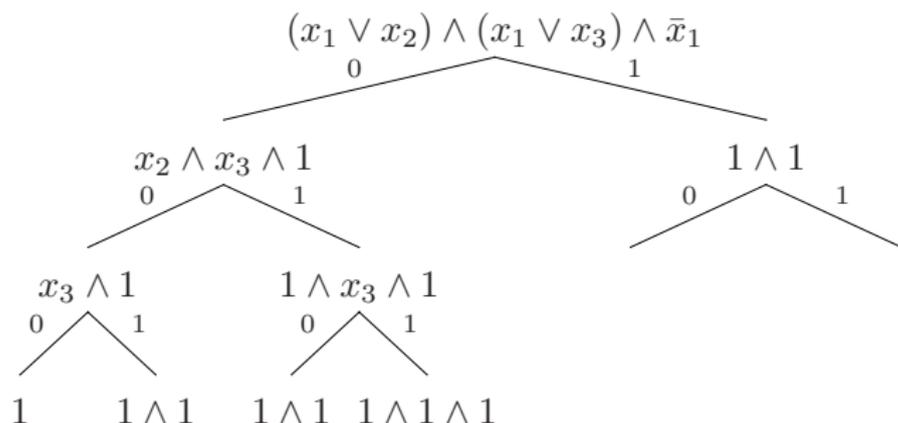
$$\begin{aligned} E[A(I)] &= Pr[x_1 = 0] \cdot E[A(I)|x_1 = 0] + Pr[x_1 = 1] \cdot E[A(I)|x_1 = 1] \\ &\leq \max \{E[A(I)|x_1 = 0], E[A(I)|x_1 = 1]\} \end{aligned}$$

...induktiv bis Blatt fortsetzen (Induktionstreue...). Geht auch allgemein.

$$\rho_{\text{DERAND_A}}(I) \leq E[\rho_A(I)] = \frac{m}{\sum_{j=1}^m 1 - \frac{1}{2^{k_j}}}$$

Dafür gibt es als Zeugen die $(3k, 3k)$ -Formel

$$\Phi_k := \bigwedge_{i=0}^{k-1} ((x_{3i+1} \vee x_{3i+2} \wedge (x_{3i+2} \vee x_{3i+3}) \wedge \bar{x}_{3i+1})$$



Danke

Danke