

Gilt immer $\Sigma_i^P \subsetneq \Pi_{i+1}^P \subsetneq \Sigma_{i+2}^P$, oder kann auch Gleichheit herstellen? Kann $\Sigma_i^P = \Sigma_{i+1}^P$ gelten?

Satz (Meyer, Stockmeyer, 1972)

a) Für jedes $i \geq 1$ gilt: Falls $\Sigma_i^P = \Pi_i^P$, dann ist $PH = \sum_i^P$.

(" PH kollabiert auf das i -te Level")

b) Falls $P = NP$, dann gilt $P = PH$

(" PH kollabiert auf P ")

Bew: b) per Induktion nach i : $\Sigma_i^P \subseteq P$, $\Pi_i^P \subseteq P$.

$i=1$: klar nach Annahme, da $coP = P$.

$i > 1$: Es reicht, $\Sigma_i^P \subseteq P$ zu zeigen.

Sei $L \in \Sigma_i^P$, also ex. ein Polynom p und eine pzb TM M mit

$$x \in L \Leftrightarrow \exists u_1 \in \sum^{P(x)} \forall u_2 \in \sum^{p(u_1)} \dots Q_i u_i \in \sum^{P(u_i)} : M(x, u_1, \dots, u_i) = 1.$$

Definiere nun $L' \subseteq \Sigma^*$ durch

$$\langle x, u_1 \rangle \in L' \Leftrightarrow \forall u_2 \in \sum^{P(x)} \dots Q_i u_i \in \sum^{P(u_i)} : M(x, u_1, \dots, u_i) = 1.$$

Dann ist $L' \in \Pi_{i-1}^P$ und nach I.V. $L' \in P$.

Also ex. eine pzb TM M' mit $\langle x, u_1 \rangle \in L' \Leftrightarrow M'(x, u_1) = 1$.

Aber damit gilt auch $x \in L \Leftrightarrow \exists u_1 \in \sum^{P(x)} : M'(x, u_1) = 1$, also ist $L \in NP$ und nach Annahme $L \in P$.

a) Ähnlich.

Allgemeine Vermutung: PH kollabiert nicht.

Auch die Idee von NP-vollständigen Sprachen lässt sich auf die polynomielle Hierarchie übertragen:

Definieren $\Sigma_i\text{-SAT} = \{ \langle \varphi \rangle : \exists u_1 \forall u_2 \dots Q_i u_i : \varphi(u_1, \dots, u_i) = 1 \}$

wobei u_i ein Vektor von Variablen ist.

Satz: a) Falls es eine PH-vollständige Sprache gibt, dann kollabiert PH auf Level i , für ein $i \geq 1$.

b) $\Sigma_i\text{-SAT}$ ist Σ^P_i -vollständig für jedes $i \geq 1$.

Beweis: a) Sei $L \in \text{PH}$ eine PH-vollst. Sprache. Dann gibt es ein $i \geq 1$, so dass $L \in \Sigma^P_i$ ist. Sei nun $L' \in \text{PH}$ gegeben. Nach Annahme können wir L' in polynomieller Zeit auf L reduzieren, also ist $L' \in \Sigma^P_i$.

b) Aufgabe. □

Aus dem Diagramm noch zu zeigen:

Satz: (Sipser-Gács-Lautemann, 1983)

$$\text{BPP} \subseteq \Sigma^P_2 \cap \overline{\Pi}^P_2.$$

Vorbereitung: Die W'keit $2/3$ in der Definition von BPP kann stark abgeschwächt werden:

Lemma: Sei $c \geq 1$ und $L \subseteq \Sigma^*$. Falls es eine pzb PTM M gibt, so dass für jedes $x \in \Sigma^*$ gilt: $\Pr[M(x) = L(x)] \geq \frac{1}{2} + |x|^{-c}$,

dann ex. für jedes $d \geq 1$ eine pzb PTM M' , so dass für jedes $x \in \Sigma^*$ gilt:

$$\Pr[M'(x) = L(x)] \geq 1 - 2^{-|x|^d}.$$

Bew: Wie auf Seite 106: Wiederholte Berechnung von M $k = 8|x|^{2c+d}$ mal und entscheidet nach Mehrheit.

Definiere Zufallsvariable $X_i = \begin{cases} 1 & \text{falls } i\text{-te Berechnung } \\ & L(x) \text{ entspricht} \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$

Dann ist $E[X_i] = \Pr[X_i = 1] \geq \frac{1}{2} + |x|^{-c} =: p$

und für ausreichend kleines δ gilt

$$\Pr\left[\left| \sum_{i=1}^k X_i - p \cdot k \right| > \delta p k \right] < e^{-\frac{\delta^2}{4} p k}.$$

(Chernoff-Schranke)

Setze $\delta = |x|^{-c}$. Dann ist

$$p - \delta p = \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{|x|^c} \right) \left(1 - \frac{1}{|x|^c} \right) = \frac{|x|^c + 2}{2|x|^c} \cdot \frac{|x|^c - 1}{|x|^c}$$

$$= \frac{1}{2} \left(1 + \frac{|x|^c - 2}{|x|^c} \right) \geq \frac{1}{2} \quad \text{für } |x| \geq 2,$$

also $p_k - \delta p_k \geq \frac{k}{2}$.

Falls also $\sum_{i=1}^k x_i \geq p_k - \delta p_k$ ist, dann ist die Ausgabe von M' korrekt.

Also ist die WkW für eine falsche Ausgabe beschränkt durch $e^{-\frac{1}{4|x|^2c} \cdot \frac{1}{2} \cdot 8|x|^{2c+d}} \leq 2^{-|x|^d}$. \square

Bew: (Sipser-Gács-Lautemann)

Da $BPP = coBPP$, reicht es, $BPP \subseteq \Sigma_2^P$ zu zeigen.

Sei $L \in BPP$, das heißt es ex. ein Polynom q und eine pzb TM M , so daß

$$x \in L \Leftrightarrow \Pr[M(x, r) = 1] \geq 1 - 2^{-|x|},$$

$$x \notin L \Leftrightarrow \Pr[M(x, r) = 1] \leq 2^{-|x|},$$

wobei $r \in \{0,1\}^{q(|x|)}$. Notation: $q(|x|) := m$.

Für $x \in \Sigma^*$ setze $S_x = \{r \in \{0,1\}^m : M(x, r) = 1\}$.

\Rightarrow Entweder $|S_x| \geq (1 - 2^{-|x|}) 2^m$ oder $|S_x| \leq 2^{-|x|} 2^m$.

Für $u, v \in \{0,1\}^m$ definiere $u+v = w \in \{0,1\}^m$ durch

$w_i = u_i + v_i \bmod 2$; Setze entsprechend $S+u = \{x+u, x \in S\}$

Sei $k := \lceil \frac{m}{|x|} \rceil + 1$.

Bew1: Für $S \subseteq \{0,1\}^m$ und $u_1, \dots, u_k \in \{0,1\}^m$ gilt:
 Falls $|S| \leq 2^{m-kx_1}$, dann ist $\bigcup_{i=1}^k (S+u_i) \neq \{0,1\}^m$.

Bew: $|\bigcup_{i=1}^k (S+u_i)| \leq \sum_{i=1}^k |S+u_i| = k \cdot |S| < 2^m$ (für kx_1 ausreichend groß.) $\quad //$

Bew2: Für $S \subseteq \{0,1\}^m$ gilt: Falls $|S| \geq (1-2^{-kx_1})2^m$,
 dann ex. $u_1, \dots, u_k \in \{0,1\}^m$ mit $\bigcup_{i=1}^k (S+u_i) = \{0,1\}^m$.

Bew: Zeigen: Wenn u_1, \dots, u_k unabh. gleichvert. gewählt werden, dann ist $\Pr\left[\bigcup_{i=1}^k (S+u_i) = \{0,1\}^m\right] > 0$
 → Probabilistische Methode.

Für $r \in \{0,1\}^m$ sei B_r das Ereignis, dass
 $r \notin \bigcup_{i=1}^k (S+u_i)$. Dann ist $B_r = \bigcap_{i=1}^k B_r^i$, wobei
 B_r^i das Ereignis ist, dass $r \notin S+u_i \Leftrightarrow r+u_i \notin S$.
 $r+u_i$ ist gleichvert. aus $\{0,1\}^m$ gewählt, also ist
 $\Pr[r+u_i \in S] \geq 1-2^{-kx_1}$. Da B_r^1, \dots, B_r^k unabh. sind,
 ist $\Pr[B_r] = \prod_{i=1}^k \Pr[B_r^i] = \Pr[B_r^i]^k \leq 2^{-kx_1 k} < 2^{-m}$.
 $\Rightarrow \Pr[\exists r \in \{0,1\}^m : B_r] \leq \sum_{r \in \{0,1\}^m} \Pr[B_r] < 2^m \cdot 2^{-m} = 1. \quad //$

Also ist $x \in L$ genau dann, wenn gilt

$$\exists u_1, \dots, u_k \in \{0,1\}^m \quad \forall r \in \{0,1\}^m : r \in \bigcup_{i=1}^k (S_x + u_i)$$

$$\Leftrightarrow \exists u_1, \dots, u_k \in \{0,1\}^m \quad \forall r \in \{0,1\}^m : \bigvee_{i=1}^k M(x, r+u_i) = 1. \quad //$$