

Complexité
et
Approximation

Richard Lassaigne
Logique mathématique,
CNRS-Université Paris Diderot

Complexité des problèmes

- **Décision** : Existe-t-il une solution ?
- **Recherche** : Trouver une solution
- **Comptage** : Compter les solutions
- **Génération** : Engendrer les solutions (de manière uniforme)

Question : L'**approximation** permet-elle d'améliorer l'**efficacité** des algorithmes ?

Problèmes d'Optimisation

Schémas d'Approximation

Problèmes de Comptage

Schémas Probabilistes d'Approximation

Vérification Probabiliste et Approximation

Conclusion

Problème **KNAPSACK** :

- Entrée : Suite de “valeurs” entières $(v_i)_{1 \leq i \leq n}$
Suite de “volumes” entiers $(w_i)_{1 \leq i \leq n}$, Entier B
- Sortie : Un ensemble $S \subseteq \{1, 2, \dots, n\}$ t.q.
 $\sum_{i \in S} v_i$ soit maximal
sous les contraintes $\sum_{i \in S} w_i \leq B$

Problème d'optimisation : Triplet (Sol, val, but)

- pour l'entrée x , $Sol(x)$ ensemble des solutions possibles,
- $val : Sol(x) \rightarrow \mathbb{N}$
- $but = max$ ou $but = min$

Soit $V = \max\{v_i \mid 1 \leq i \leq n\}$

Lemme : Le problème *KNAPSACK* peut être résolu par un algorithme **pseudo-polynomial** en temps $O(n^2.V)$

Idée : Pour $1 \leq i \leq n$ et $1 \leq v \leq nV$

Soit $W(i, v)$ le volume total minimum obtenu en sélectionnant des objets dans $\{1, \dots, i\}$ dont la valeur totale est v

- $W(v, 0) = 0$
- $W(v, i + 1) = \min\{W(v, i), W(v - v_{i+1}, i) + w_{i+1}\}$

La valeur **maximale** est : $\max\{v \mid W(v, n) \leq B\}$

Temps de calcul : $O(n^2.V)$

Algorithme A d' ε -approximation :

pour toute entrée x , la solution fournie $y = A(x)$ est t.q.

$$|val(y) - opt(x)| \leq \varepsilon \cdot \max\{opt(x), val(y)\}$$

Schéma d'approximation :

- Algorithme d' ε -approximation pour tout ε
- **PTAS** si son temps de calcul est $\text{poly}(|x|)$
- **FPTAS** si son temps de calcul est $\text{poly}(|x|, 1/\varepsilon)$

Théorème : Il existe un schéma d'approximation pleinement polynomial (**FPTAS**) pour le problème KNAPSACK.

Idée : Si les “valeurs” v_i étaient bornées par un polynôme en n , on obtiendrait un algorithme en temps polynomial

Algorithme :

- $b := \lceil \log \frac{\varepsilon \cdot V}{n} \rceil$
- Pour $i = 1, \dots, n$, $u_i := \lfloor \frac{v_i}{2^b} \rfloor$
- Utiliser l'algorithme précédent sur l'entrée
 $x' = (u_1, \dots, u_n, w_1, \dots, w_n, B)$

Temps de calcul : $O(n^2 \cdot \frac{V}{2^b}) = O(n^3 \cdot 1/\varepsilon)$

Problème *MaxGSAT_k* :

- Entrée : n variables propositionnelles
 m formules propositionnelles F_1, \dots, F_m
(à au plus k variables chacune)
- Sortie : Un ensemble maximal de formules satisfaisables

Théorème : Le problème *MaxGSAT_k* est ε -approximable
avec $\varepsilon = 1 - 2^{-k}$

Corollaire :

- Le problème *MaxSAT* est 1/2-approximable
- Le problème *MaxSAT_k* est ε -approximable
avec $\varepsilon = 2^{-k}$

Problème Recouvrement de sommets minimum **MinVC** :

- Entrée : Un graphe $G = (E, R)$
- Sortie : Un ensemble $C \subseteq E$ de taille **minimum** t.q.
toute arête de G ait l'une des ses extrémités dans C

Algorithme :

- $C := \emptyset$
- Tant que $E \neq \emptyset$:
si $R \neq \emptyset$, choisir une arête $(u, v) \in R$ et la retirer de R
ajouter u, v à C et les retirer de E
 $G := (E, R)$

Soit C l'ensemble ainsi obtenu et C_{min} un optimum

Alors : $|C_{min}| \geq |C|/2$ et $(|C| - |C_{min}|) \leq |C|/2$

Problème du voyageur de commerce **MinTSP** :

- Entrée : Un graphe $G = (E, R)$ complet (sur $\{1, 2, \dots, n\}$)
Coûts (c_{ij}) sur les arêtes
- Sortie : Un circuit **hamiltonien** de coût global **minimum**

Théorème : Pour tout $0 \leq \varepsilon < 1$,

s'il existe un algorithme d' ε -**approximation** pour **MinTSP**,

alors **$P = NP$**

Réduction du pb du **circuit hamiltonien** au problème **MinTSP** :

Etant donné un graphe $G = (E, R)$ à n sommets, on lui associe un graphe $G' = (E, R')$ complet avec des coûts définis par :

$$c_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{if } (i, j) \in R \\ \frac{n}{1-\varepsilon} & \text{if } (i, j) \notin R \end{cases}$$

p -Prédicat : R relation binaire sur Σ^* t.q.

- pour tout $x, y \in \Sigma^*$, $R(x, y)$ entraîne $|y| = \text{poly}(|x|)$
- pour tout $x, y \in \Sigma^*$, $R(x, y)$ est décidable en temps $\text{poly}(|x|)$

Fonction F_A associée à un pb A de la classe NP :
fonction de **comptage** $F_A(x) = |\{y \in \Sigma^* / R(x, y)\}|$

Classe **$\#P$** : Fonctions $F : \Sigma^* \longrightarrow \mathbb{N}$ t.q.

il existe un **p -Prédicat** R avec $F(x) = |\{y \in \Sigma^* / R(x, y)\}|$

Exemples : $\#SAT$, $\#HAM$, $\#COL$

Réduction entre fonctions $\#P$: $f, g : \Sigma^* \longrightarrow \mathbb{N}$

$g \prec_P f$ s'il existe 2 fonctions **calculables en temps poly**

$h : \Sigma^* \longrightarrow \Sigma^*$ et $\alpha : \mathbb{N} \longrightarrow \mathbb{N}$ t.q. $g(x) = \alpha(f(h(x)))$

Soit f une fonction de la classe $\#P$

Schéma **Probabiliste** d'Approximation (**RAS**) pour f :

Algorithme **probabiliste** A t.q. pour toute entrée x ,
pour tout $\varepsilon > 0$ (paramètre d'**approximation**),
pour tout $\delta > 0$ (paramètre de **confiance**),
 A fournit une valeur $A(x, \varepsilon, \delta)$ satisfaisant

$$\text{Prob}_{\Omega}(|A(x, \varepsilon, \delta) - f(x)| \leq \varepsilon \cdot f(x)) \geq 1 - \delta$$

Ω est l'espace **probabiliste** des tirages de l'algorithme

Pleinement **polynomial** (**FPRAS**) :

Le temps de calcul est **poly** $(|x|, 1/\varepsilon, \log(1/\delta))$

Problème $\#DNF$: $\#P$ -complet

Théorème : (R. Karp, M. Luby et N. Madras, 89)

La méthode de Monte-Carlo avec borne (Chernoff-Hoeffding) sur l'échantillon est un FPRAS pour le problème $\#DNF$

F formule DNF : $\bigvee_{i=1}^m G_i$

S_i ensemble des valuations satisfaisant G_i ($i = 1, \dots, m$)

$c(v)$ = nombre de formules G_i que la valuation v satisfait

Idée : On échantillonne dans le multi-ensemble $M = \bigsqcup_{i=1}^m S_i$

- choisir une formule G_i avec probabilité $|S_i|/|M|$
- choisir une valuation satisfaisant G_i de manière uniforme

Lemme 1 : $X(v) = |M|/c(v)$ est un bon estimateur pour $\#F$

Lemme 2 : $\mu = \#F/|M| \geq 1/m$

Taille de l'échantillon (polynomiale) : $N = \frac{4m}{\varepsilon^2} \ln(2/\delta)$

Problème **Network Reliability** :

- Entrée : Un graphe $G = (E, R)$ **connexe**
avec **probabilité de disparition** p pour chaque arête
- Sortie : La probabilité que le graphe G devienne **non connexe**

Résultat (D. Karger, 94) : Conception d'un **FPRAS**

Méthode :

- Dénombrement des **coupures** α **minimales** dans un graphe
- Utilisation du **FPRAS** pour la version **probabiliste** de **$\#DNF$**

Problème $\#SAT$: $\#P$ -complet

Théorème : S'il existe un $FPRAS$ pour le problème $\#SAT$
alors $RP = NP$

Classe RP : Problèmes de décision pour lesquels il existe un
algorithme Monte-Carlo (avec erreur d'1 seul côté)
en temps poly

Exemple : Le problème de primalité est dans $coRP$

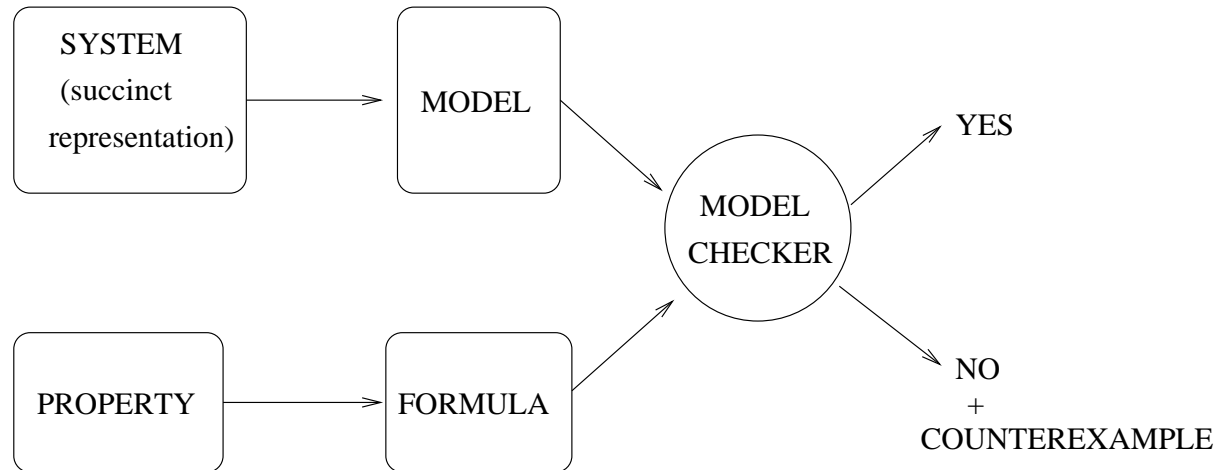
Idée de la preuve :

- Un **FPRAS** pour $\#SAT$ permettrait de distinguer, en temps **polynomial**, pour l'entrée x , entre $\#(x) = 0$ et $\#(x) > 0$
- Alors il existerait un algorithme **probabiliste** en temps **polynomial** pour SAT et $NP \subseteq BPP$

BPP classe des algorithmes Monte-Carlo en **temps poly**
(avec erreur des 2 côtés)

Remarque : M. Jerrum et A. Sinclair

$$NP \subseteq BPP \Rightarrow RP = NP$$



Entrée :

- Modèle $\mathcal{M} = (S, R)$ $R \subseteq S^2$ (relation de transition)
- Etat initial s_0
- Formule φ

Sortie :

- OUI si $(\mathcal{M}, s_0) \models \varphi$
- NON avec trace d'erreur si $(\mathcal{M}, s_0) \not\models \varphi$

Logique Temporelle Linéaire (LTL)

Les formules de LTL sont construites à l'aide de

- propositions **atomiques** : $P = \{p_1, p_2, \dots, p_n\}$
- **connecteurs** propositionnels : $\neg, \vee (\wedge, \rightarrow)$
- opérateurs **temporels** : X (**N**ext) U (**U**ntil)

L'ensemble des formules LTL est défini par induction :

- toute proposition **atomique** p_i est une formule,
- si φ et ψ sont des formules,
- alors $\neg\varphi$, $\varphi \vee \psi$, $X\varphi$ et $\varphi U \psi$ sont des formules

Autres opérateurs temporels :

$$F\psi \equiv (\text{true} U \psi) \quad (\text{true} \equiv (p_1 \vee \neg p_1))$$

$$G\psi \equiv \neg F \neg \psi$$

Logique Temporelle Linéaire (LTL)

On interprète les formules de LTL sur les chemins

Chemin $\sigma = (s_0, s_1, \dots, s_i, \dots)$: on note σ^i le chemin (s_i, s_{i+1}, \dots)

La relation de **satisfaction** pour les formules LTL est définie par induction :

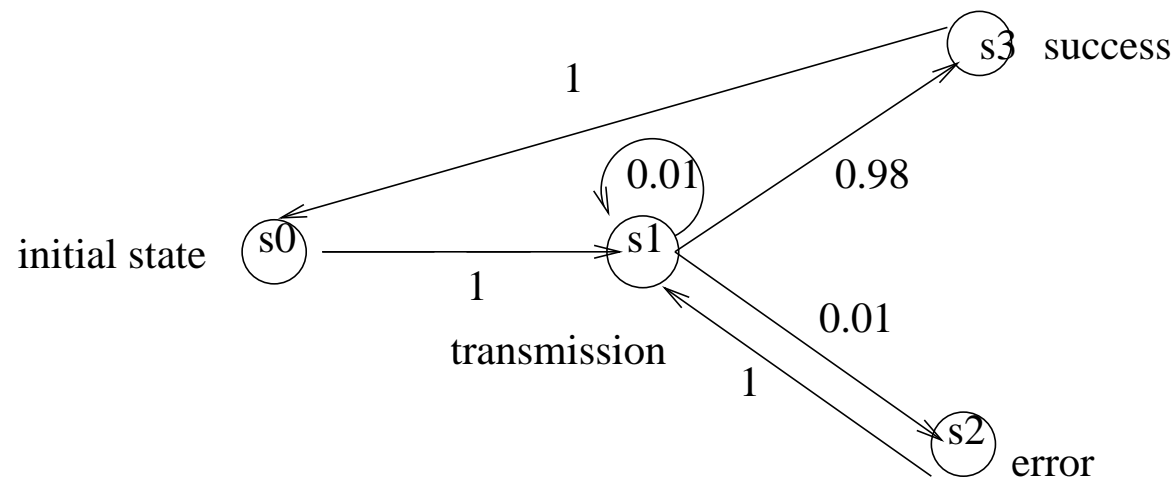
- $\sigma \models p_i$ ssi $p_i \in L(s_0)$
- $\sigma \models \neg\psi$ ssi $\sigma \not\models \psi$
- $\sigma \models \varphi \vee \psi$ ssi $\sigma \models \varphi$ ou $\sigma \models \psi$
- $\sigma \models X\psi$ ssi $\sigma^1 \models \psi$
- $\sigma \models \varphi U \psi$ ssi $(\exists i \geq 0)$ t.q. $\sigma^i \models \psi$ et $(\forall j < i) \sigma^j \models \varphi$

La relation de satisfaction est étendue aux **systèmes de transition** : $\mathcal{M}_P \models \psi$ ssi pour **tout** chemin σ de \mathcal{M}_P , $\sigma \models \psi$

Systemes de Transition Probabilistes

Entrée :

- Modèle $\mathcal{M} = (S, P, L)$ et état initial s_0
- $P : S^2 \rightarrow [0, 1]$ Fonction de probabilité
- $L : S \rightarrow 2^{AP}$ (étiquetage des états)
- Formula ψ (**LTL**)



Sortie : $Prob_{\Omega}[\psi]$

Exemple : $\psi \equiv transmission \text{ Until } success$

(Ω **espace probabiliste** des chemins d'exécution d'origine s_0)

Espace probabiliste :

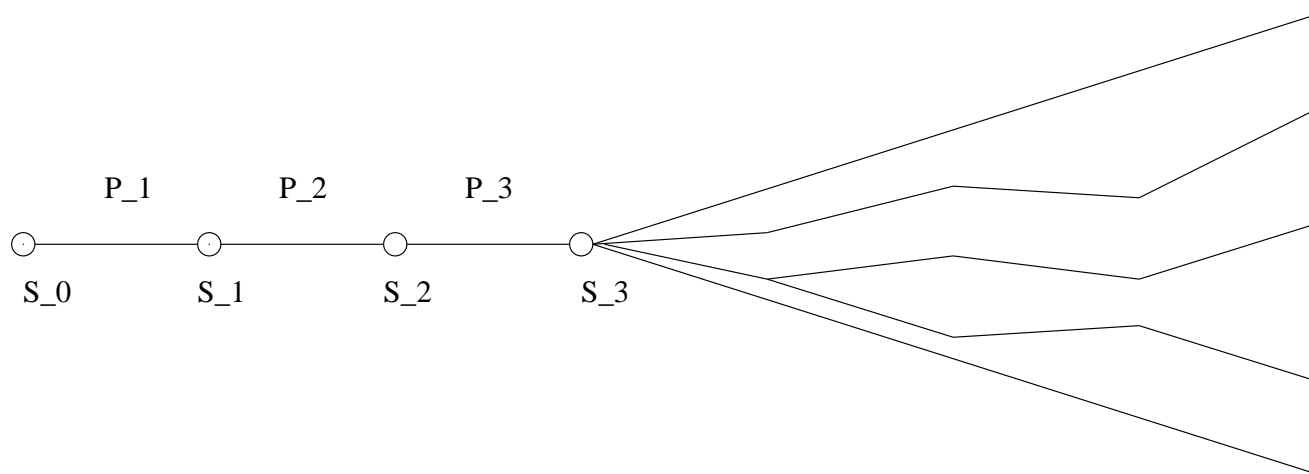
Cône des extensions d'un chemin fini $\rho = (s_0, s_1, \dots, s_n)$:

$Prob(\{\sigma / \sigma \text{ est un chemin et } (s_0, s_1, \dots, s_n) \text{ est un préfixe of } \sigma\}) =$

$$\prod_{i=1}^n P(s_{i-1}, s_i)$$

La mesure peut être définie sur la famille **borélienne** engendrée par les ensembles $\{\sigma / \rho \text{ préfixe de } \sigma\}$ où ρ est un chemin fini.

L'ensemble des chemins $\{\sigma / \sigma(0) = s \text{ and } \mathcal{M}, \sigma \models \psi\}$ est **mesurable** (**Vardi**) et $Prob_{\Omega}[\psi]$ est bien définie



Complexité : (Courcoubetis et Yannakakis, 1995)

Vérification qualitative (i.e. prob ≥ 0 ?)

Même **complexité** que **model checking pour LTL**

$$O(|M|.2^{|\psi|})$$

Vérification Quantitative (i.e. prob = ?)

$$O(\text{poly}(|M|).2^{|\psi|})$$

Méthode : Calculer $Prob_{\Omega}[\psi]$

- Transformer étape par étape la formule et la chaîne de Markov \mathcal{M}
- Eliminer les connecteurs temporels un par un
- En préservant la probabilité de satisfaction
- En résolvant un système d'équations linéaires de taille $|M|$.

Théorème : R. Lasseigne et S. Peyronnet

L'existence d'un **FPRAS** pour calculer $Prob_{\Omega}(\psi)$ ($\psi \in LTL$)
entraînerait $RP = NP$

Idée :

- Réduction de $\#SAT$ au **comptage** des **chemins** de longueur $2n$, dont les extensions infinies satisfont une formule LTL.
- Compter le nombre de ces chemins fournit $Prob_{\Omega}(\psi)$
- S'il existe un **FPRAS** pour calculer $Prob_{\Omega}(\psi)$,
alors il existe un **FPRAS** pour $\#SAT$

Pb \	SAT	VC	CLIQUE	TSP	KNAPSACK
Déci.	NP-com.	NP-com.	NP-com.	NP-com.	NP-com.
Opt.					Pseudo-Poly
Approx. (ε -appr.)	MaxSAT $\varepsilon = 1/2$	MinVC $\varepsilon = 1/2$	MaxCLIQ.		FPTAS
Non Approx.	FPTAS $\Rightarrow P=NP$		ε -approx. $\Rightarrow P=NP$	ε -approx. $\Rightarrow P=NP$	

Fully Polynomial-Time Approximation Scheme

(FPTAS) : $\text{poly}(|x|, 1/\varepsilon)$

Type \ Pb	#SAT	#DNF	Network Reliability
Comptage	#P-complet	#P-complet	
Approximation (probabiliste)		FPRAS	FPRAS
Non Approximation	FPRAS \Rightarrow RP=NP		

Fully Polynomial-Time Randomised Approximation Scheme

(FPRAS) : $\text{poly}(|x|, 1/\varepsilon, \log(1/\delta))$

RP : problèmes décidables par un algorithme probabiliste

(avec erreur d'un seul côté) en temps polynomial

Type \ Pb	Model Checking	Vérification	Vérification
	(Φ formule LTL) $\mathcal{M} \models \Phi ?$	qualitative $Prob[\Phi] > 0 ?$	quantitative $Prob[\Phi] = ?$
Complexité	PSPACE-complet	$O(\mathcal{M} .2^{ \Phi })$	$O(poly(\mathcal{M}).2^{ \Phi })$
Non Approximation			FPRAS $\Rightarrow RP=NP$

Restrictions sur la Vérification Probabiliste :

- approximation **absolue**
- propriétés **monotones** ou **anti-monotones**

\Rightarrow

Schéma probabiliste d'approximation en **espace logarithmique**
pour le calcul de $Prob[\Phi]$

- [CY95] C. Courcoubetis and M. Yannakakis. *The complexity of probabilistic verification*. JACM, 24(4), p. 857-907, 1995.
- [K99] D.R. Karger. *A Randomized Fully Polynomial Approximation Scheme for the All Terminal Network Reliability Problem*. SIAM Journal on Computing 29(2), p.492-514, 1999.
- [KLM89] R. Karp, M. Luby and N. Madras. *Monte-Carlo Approximation Algorithms for Enumeration Problems*. Journal of Algorithms 10, 429-448, 1989.
- [APAL08] R. Lassaigne et S. Peyronnet. *Probabilistic Verification and Approximation*. Journal of Pure and Applied Logic, vol. 152 (1-3), p. 122-131, 2008.
- [LR04] R. Lassaigne et M. de Rougemont : *Logic and Complexity*. Springer-Verlag, 360 p., 2004.
- [Val79] L. Valiant. *The complexity of enumeration and reliability problems*. SIAM Journal of Computing 8, p.410-421, 1979.