



AMÉLIORATION DE LA MÉTHODE EPS POUR UN CENTRE DE CALCUL

Mohamed Rezgui (Univ. Nice Sophia Antipolis)

Jean-Charles Régin (Univ. Nice Sophia Antipolis)

Arnaud Malapert (Univ. Nice Sophia Antipolis)

Plan

- Motivations : Paralléliser la recherche de solutions en CSP
- Etat de l'art (Programmation par contraintes)
- Etat de l'art (Parallélisme)
- Contributions : EPS & améliorations
- Résultats
- Conclusion & Perspectives

Motivations

- Proposer une méthode simple et efficace qui parallélise la résolution de problèmes avec des facteurs linéaires (des centaines voir des milliers de cœurs)
- Types d'instances concernés :
 - l'énumération de toutes les solutions,
 - la preuve l'optimalité,
 - Chercher la solution optimale et la prouver
- Appliquer la méthode sur tout type d'architecture
 - Multi-cœurs, multi-processeurs, cluster, cloud, etc.

PROGRAMMATION PAR CONTRAINTES

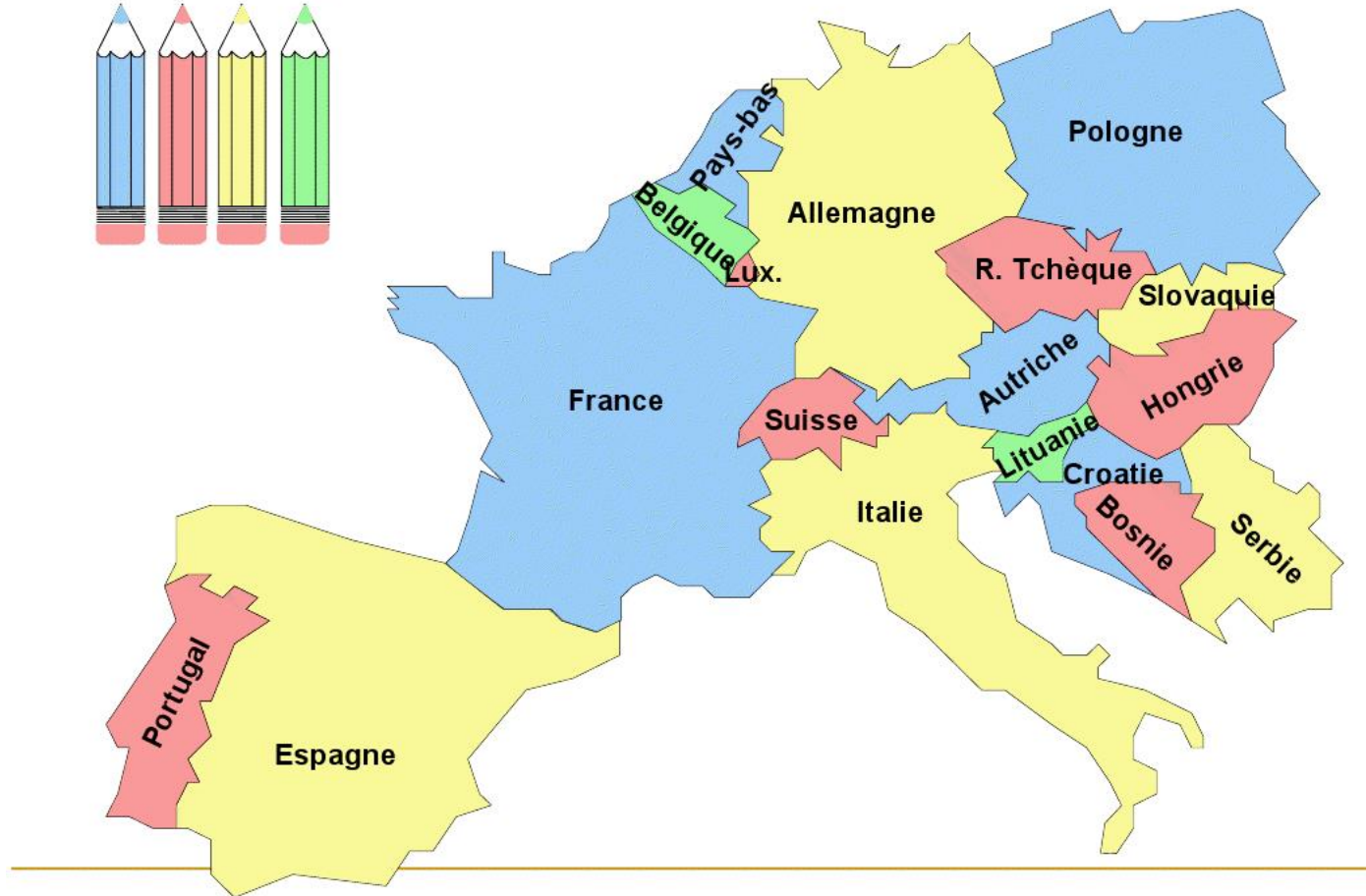
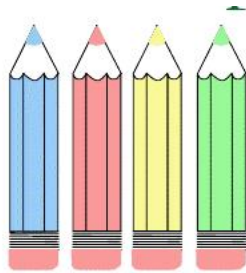
Programmation par contraintes (1)

- Paradigme né dans les années 70
- Un problème est défini par un modèle constitué de variables et de contraintes
- On associe à chaque variable du modèle un domaine de valeurs
- Les contraintes permettent de réduire l'espace de solutions à parcourir

Programmation par contraintes (2)

- Chaque contrainte est associé à un algorithme de filtrage qui élimine les combinaisons de valeurs des domaines de variables qui ne sont pas admissibles dans une solution
- Le mécanisme de propagation permet d'appeler chaque algorithme de filtrage pour éliminer tour à tour les valeurs non consistantes.
- Il s'arrête lorsqu'on ne trouve plus de valeurs inconsistantes
=> point fixe

Exemple : Coloriage d'une carte



Exemples concrets

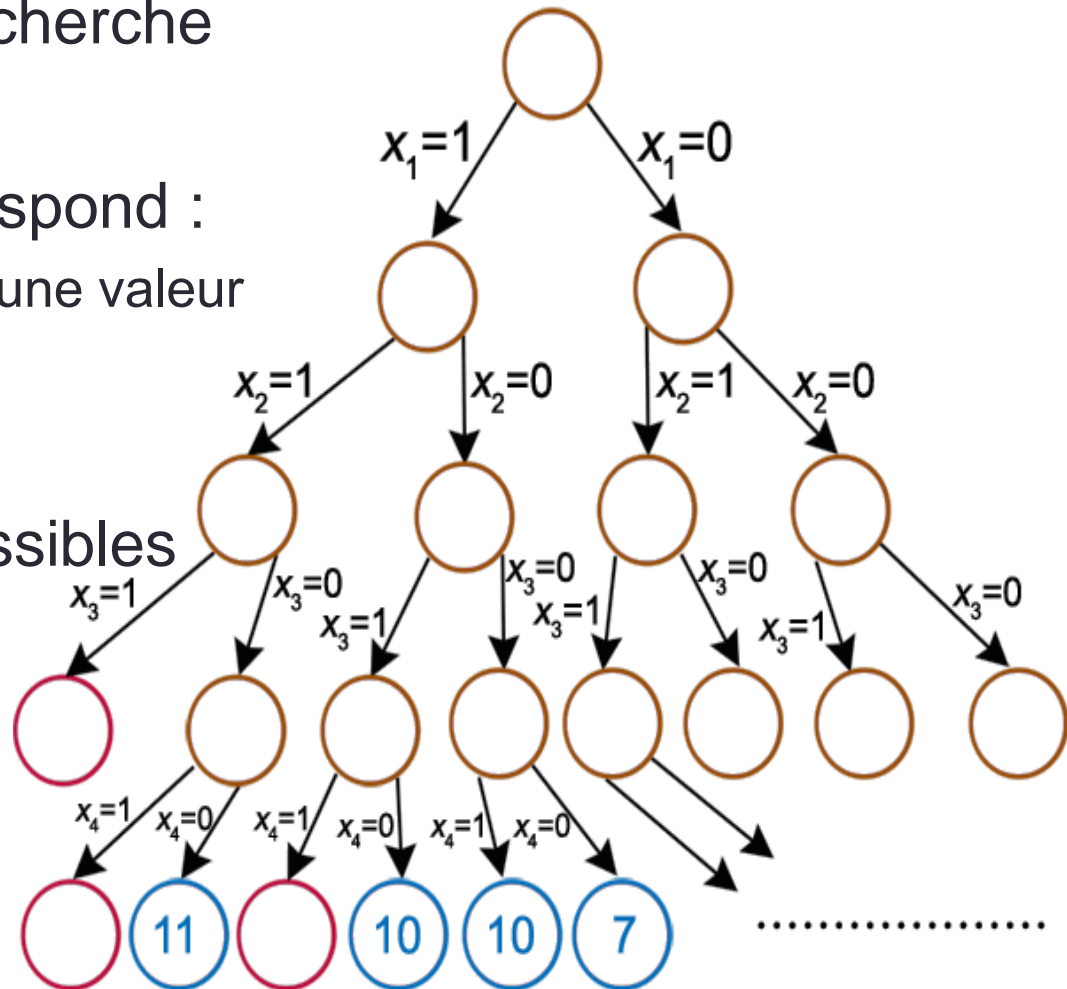
- Vérification de programmes & localisation d'erreurs
- Rangement de fichiers sur des supports
- Découpe de barres d'acier en réduisant au maximum les pertes
- Rangement de cartons dans des palettes
- Etablir un emploi du temps en respectant les contraintes de ressources

Solveur

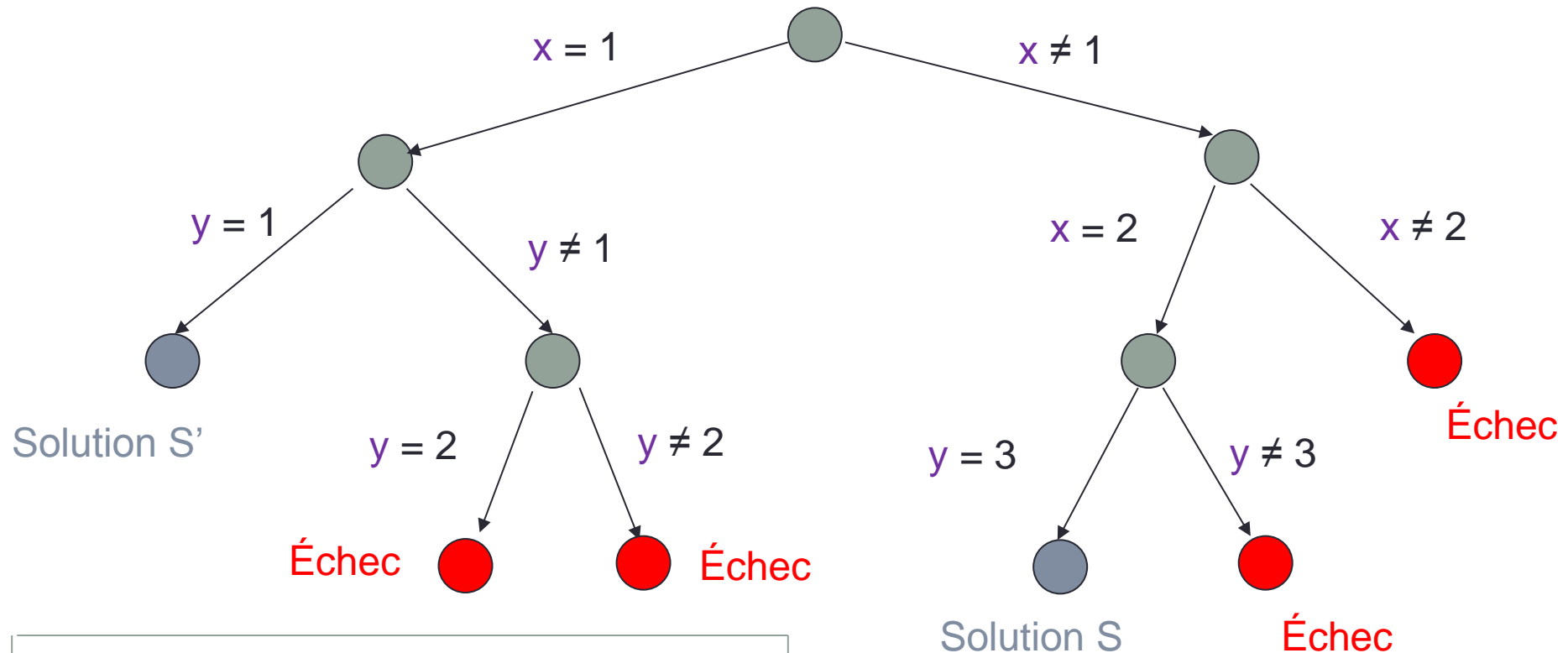
- Logiciel permettant d'utiliser la programmation par contraintes
- Plusieurs solveurs existent :
CP Optimizer (ILOG (IBM)), or-tools (Google), Choco (EMN), gecode, etc.
- A partir des variables et des contraintes, le solveur construit un arbre de recherche pour chercher les solutions

Parcours de l'arbre de recherche

- Parcours de l'arbre de recherche
- Un nœud de l'arbre correspond :
 - Affectation d'une variable à une valeur
 - Appel de la propagation
- Cherche les solutions possibles
- Backtrack



Parcours de l'arbre de recherche



$$S = \{(x = 1), (y = 1)\}$$

$$S' = \{(x = 2), (y = 3)\}$$

PARALLÉLISME EN PROGRAMMATION PAR CONTRAINTES

Plusieurs types de parallélisme

- Parallélisme dans la propagation ou dans le filtrage
- Parallélisme simulé (Restart)
- CSP distribués (Programmation par agent)
- Parallélisme de l'arbre de recherche
 - Un nœud de l'arbre de recherche correspond à un sous-problème
 - Work stealing
 - Self-splitting
 - EPS

Work stealing

- On a k workers,
 - On coupe le problème en k sous-problèmes,
 - On donne un sous-problème à chaque worker
 - Quand un worker a fini son travail il en demande à un autre worker qui travaille. Celui-ci lui donne une part du travail restant.
- Avantages
 - Meilleure répartition du travail (dynamique)
- Inconvénients
 - Très intrusif dans le solveur
(évitée en partie avec les travaux de B. Le Cun sur Bob++)
 - Il ne faut pas donner un travail trop facile
 - A la fin, tout le monde demande du travail à tout le monde. Il faut bien gérer cela

Self splitting (Matteo Fischetti et al.)

- on a k workers (on attribue à chaque worker une couleur),
 - On coupe le problème en k sous-problèmes,
 - Chaque worker génère des nœuds de l'arbre de recherche durant un temps limité (phase de sampling)
 - On colorie les nœuds de manière déterministe
 - On regroupe les nœuds de même couleur et on les attribue au worker correspondant qui les résout par la suite.
 - Les nœuds jugés difficiles sont mis dans une queue
 - Lorsqu'un worker termine ses nœuds, il prend un nœud difficile dans la queue et le résout
 - Lorsque la queue est vide, les workers qui ont terminé le travail s'arrêtent.
 - Un worker est assigné pour rassembler les résultats lorsqu'il termine son travail.
- Avantages
 - Gestion des nœuds difficiles pour mieux les répartir
 - Pas de communications entre les workers
- Inconvénients
 - Très intrusif dans le solveur (implémentation sur le propagateur de gecode)
 - Ne passe pas à l'échelle au-delà de 64 workers d'après les résultats

CONTRIBUTIONS : MÉTHODE EPS & AMÉLIORATIONS

Méthode EPS

- On a 1 master et k workers,
 - On découpe le problème en un grand nombre de sous-problèmes
 - Plus de 30 sspb / worker
 - On ajoute les sous-problèmes dans un queue
 - Les workers se servent dans la queue à tour de rôle
 - => méthode préemptive
 - Lorsque tous les sous-problèmes sont résolus, la résolution est terminée
- Avantages
 - Simple
 - Pas ou très peu de communications
 - Pas intrusif dans le solveur
(on a juste besoin de découper le sous-problème et de tester la propagation)
 - On peut rejouer facilement la résolution
 - il suffit de mémoriser l'ordre dans lequel les problèmes ont été résolus et par quel worker

Résultats sur 40 coeurs

Instance	Seq.	Work stealing		EPS	
	<i>t</i>	<i>t</i>	<i>s</i>	<i>t</i>	<i>s</i>
allinterval_15	262.5	9.7	27.0	8.8	29.9
magicsequence_40000	328.2	592.6	0.6	37.3	8.8
sportsleague_10	172.4	7.6	22.5	6.8	25.4
sb_sb_13_13_6_4	135.7	9.2	14.7	7.8	17.5
quasigroup7_10	292.6	14.5	20.1	10.5	27.8
non_non_fast_6	602.2	271.3	2.2	56.8	10.6
golombruler_13	1355.2	54.9	24.7	44.3	30.6
warehouses	148.0	25.9	5.7	21.1	7.0
setcovering	94.4	16.1	5.9	11.1	8.5
2DLevelPacking_Class5_20_6	22.6	13.8	1.6	0.7	30.2
depot_placement_att48_5	125.2	19.1	6.6	10.2	12.3
depot_placement_rat99_5	21.6	6.4	3.4	2.6	8.3
fastfood_ff58	23.1	4.5	5.1	3.8	6.0
open_stacks_01_problem_15_15	102.8	6.1	16.9	5.8	17.8
open_stacks_01_wbp_30_15_1	185.7	15.4	12.1	11.2	16.6
sugiyama2_g5_7_7_7_2	286.5	22.8	12.6	10.8	26.6
pattern_set_mining_k1_german-credit	113.7	22.3	5.1	13.8	8.3
radiation_03	129.1	33.5	3.9	25.6	5.0
bacp-7	227.2	15.6	14.5	9.5	23.9
talent_scheduling_alt_film116	254.3	13.5	18.8	35.6	7.1
total (t) or geometric mean (s)	488.2	1174.8	7.7	334.2	13.8

Problème du passage à l'échelle

- Speedup non linéaires à partir d'une centaine de cœurs
 - **Mais** Speedup linéaires pour la résolution des sous-problèmes
- Donc la décomposition séquentielle freine la résolution dans son ensemble
- Solution : Paralléliser la décomposition !

Décomposition parallèle

- Les workers décomposent le problème en sous-problèmes qui seront ensuite résolus par ces derniers
- Problème de répartition de charge. Or un travail bien distribué est bien parallélisable !
- Une première parallélisation naïve :
 - On a k workers et on veut décomposer en q sous-problèmes
 - On décompose dans un premier temps en k sous-problèmes pour que chaque worker décompose par la suite en q/w pour atteindre q
 - Problème : Mauvaise répartition de charge

Décomposition parallèle

- Autre solution (plus efficace): Faire des arrêts pour redistribuer le travail.
- Ex: On veut décomposer en 30 sspb/worker.
- Idée on fait des étapes On cherche à faire 5 sspb/worker, puis 10, puis 20 puis 30.
- Arrêt haut (rapide) = meilleure répartition du travail
- Inconvénient des arrêts : nécessite synchronisation => ralentit le processus

Les étapes intermédiaires

- Après tests, on a trouvé qu'il est préférable de réaliser les étapes suivantes :
 - On fait du séquentiel pour couper le problème en XXX ssfb
 - On recherche $Y1 = ???$ ssfb / worker
 - On recherche $Y2 = ???$ ssfb / worker
 - On recherche $Y3 = 30$ ssfb / worker
- Remarque :
 - Pas besoin de synchronisation pour la dernière étape
 - C'est plutôt robuste et ne dépend pas du type de problème traité

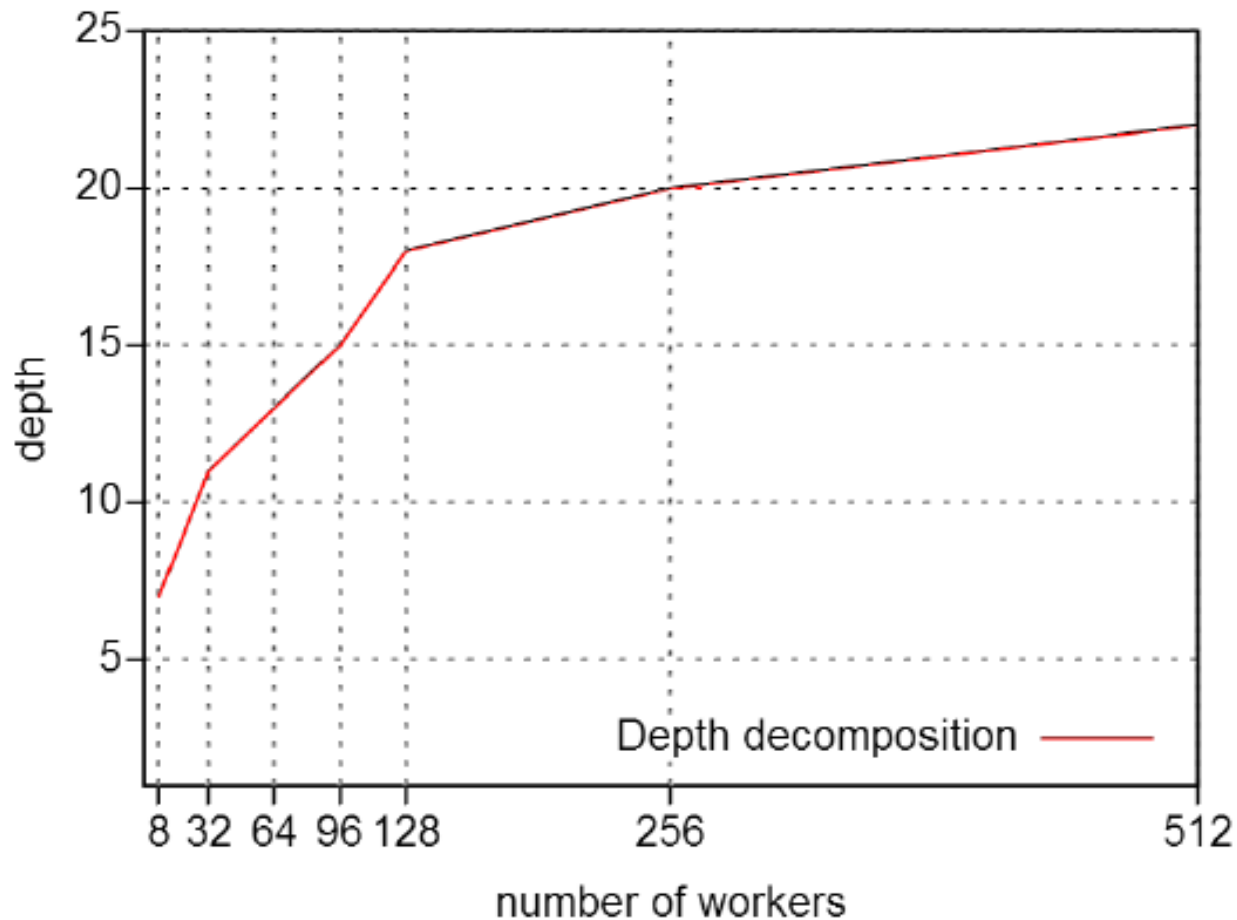
Résultats (1)

Poids de la décomposition séquentielle (96 workers)

Instance	$ratio_{dec/run}$ $speedup_{res}$	
	p	s
allinterval_15	17%	83.5
magicsequence_40000	76%	87.8
sportsleague_10	49%	74.4
sb_sb_13_13_6_4	46%	82.4
quasigroup7_10	50%	76.5
non_non_fast_6	64%	80.9
golombruler_13	25%	94.2
warehouses	89%	219.9
setcovering	67%	74.6
2DLevelPacking_Class5_20_6	34%	230.9
depot_placement_att48_5	48%	74.9
depot_placement_rat99_5	58%	76.9
fastfood_ff58	69%	84.7
open_stacks_01_problem_15_15	60%	78.1
open_stacks_01_wbp_30_15_1	56%	72.2
sugiyama2_g5_7_7_7_2	63%	80.5
pattern_set_mining_k1_german-credit	61%	73.4
radiation_03	52%	70.6
bacp-7	91%	223.4
talent_scheduling_alt_film116	81%	97.8
geometric average (p or s)	54%	93.3

Résultats (2)

Évolution de la profondeur en fonction du nombre de sous-problèmes à générer (30 sous-problèmes par worker)



Résultats (3)

Comparaison des différentes décompositions (séquentielle vs parallèle (96 workers))

Instance	Seq.		$Dec_{//2}$		$Dec_{//1}$		Dec_{seq}	
	t_0	su_{res}	t_{dec}	su	t_{dec}	su	t_{dec}	su
	<i>s</i>	<i>r</i>	<i>s</i>	<i>r</i>	<i>s</i>	<i>r</i>	<i>s</i>	<i>r</i>
allinterval_15	220.0	83.5	0.3	75.1	0.6	69.1	3.1	38.2
magicsequence_40000	316.6	116.8	1.4	76.6	8.5	28.2	21.5	13.1
sportsleague_10	170.1	74.4	0.5	61.6	2.2	38.1	9.4	14.5
sb_sb_13_13_6_4	135.1	82.4	0.7	57.5	1.4	44.6	12.9	9.3
quasigroup7_10	287.0	76.5	0.6	65.6	3.8	38.1	13.1	17.0
non_non_fast_6	582.4	80.9	8.0	38.3	13.0	28.8	29.7	15.8
golombruler_13	1303.9	94.2	0.3	92.1	4.5	71.0	8.9	57.2
warehouses	139.4	219.9	0.7	108.3	4.9	25.1	14.8	9.1
setcovering	88.4	74.6	0.2	65.3	2.4	24.4	4.7	15.1
depot_placement_att48_5	113.3	74.9	0.4	60.3	1.4	38.9	6.2	14.7
depot_placement_rat99_5	20.3	76.9	0.4	30.9	0.4	32.1	6.9	2.9
fastfood_ff58	22.3	84.7	0.6	27.4	0.6	26.4	5.7	3.7
open_stacks_01_problem_15_15	99.1	78.1	0.3	62.1	1.9	31.4	14.1	6.4
open_stacks_01_wbp_30_15_1	180.7	72.2	0.9	53.0	3.2	31.9	21.7	7.5
sugiyama2_g5_7_7_7_2	237.5	80.5	1.3	56.5	5.0	29.7	33.0	6.6
pattern_set_mining_k1_german-credit	103.9	73.4	0.9	44.7	2.2	28.7	11.6	8.0
radiation_03	108.1	70.6	0.3	59.0	1.7	33.9	10.6	8.9
talent_scheduling_alt_film116	243.3	97.8	2.5	48.3	10.5	18.7	31.1	7.3
total(s) and geom. average(r)	4371.1	85.8	20.2	57.0	68.1	33.5	259.0	10.7

Résultats (4)

Avantages du stop dans la décomposition parallèle (96 workers)

Instance	2 étapes				
	3	4	5	6	7
	<i>s</i>	<i>s</i>	<i>s</i>	<i>s</i>	<i>s</i>
sb_sb_13_13_6_4	16.5	25.0	18.3	17.5	13.1
sugiyama	13.1	24.4	26.6	25.1	21.4
patternSetMiningGerman	8.1	9.0	12.7	14.4	10.5
radiation_03	18.6	24.8	35.2	26.9	17.3
geometric average (s)	13.45	19.22	21.6	20.3	15.0

Résultats (5)

Work stealing vs EPS (512 workers)

Instance	Seq.	Work stealing		EPS	
	<i>t</i>	<i>t</i>	<i>s</i>	<i>t</i>	<i>s</i>
market_split_s5-02	3314.4	-	-	8.2	405.9
market_split_u5-09	3266.6	-	-	7.9	411.8
market_split_s5-06	3183.9	-	-	8.3	384.0
prop_stress_0600	2729.2	1426.4	1.9	14.1	193.1
nmseq_400	2505.8	-	-	10.4	240.4
prop_stress_0500	1350.6	670.0	2.0	8.4	161.6
fillomino_18	763.9	-	-	5.1	150.7
steiner-triples_09	604.9	79.0	7.7	1.8	332.0
nmseq_300	555.3	-	-	4.2	131.7
golombruler_13	1303.9	15.5	83.9	3.0	427.9
cc_base_mzn_rnd_test.11	3279.5	-	-	26.8	122.6
ghoulomb_3-7-20	2993.8	575.4	5.2	22.8	131.1
pattern_set_mining_k1_yeast	2871.3	299.8	9.6	15.7	183.2
still_life_free_8x8	2808.9	1672.8	1.7	16.8	166.9
bacp-6	2763.3	330.1	8.4	7.3	378.9
depot_placement_st70_6	2665.1	1902.9	1.4	11.3	235.1
open_stacks_01_wbp_20_20_1	1523.2	153.9	9.9	9.5	160.8
bacp-27	1499.7	579.6	2.6	4.6	326.5
still_life_still_life_9	1145.1	140.1	8.2	6.3	182.9
talent_scheduling_alt_film117	566.1	95.5	5.9	3.2	175.8
total (t) or geometric average (s)	41694.5	7941	5.4	195.7	223.9

Conclusion & Perspectives

- Décomposition parallèle
- EPS passe à l'échelle sur des centaines de cœurs
- Machines distribuées (machines hétérogènes)
- Cloud : Windows Azure
- Estimations de la résolution
- Passage à l'échelle dynamique

Merci de votre attention !
Des questions ?