



# **ORDONNANCEMENT CYCLIQUE SOUS CONTRAINTE DE RESSOURCES CUMULATIVES**

**\* AYALA Maria.**

**\* ARTIGUES Christian. (Directeur).**

**X Congrès des doctorants EDSYS 2009**

**\* LAAS-CNRS; Université de Toulouse, France  
{mayala,artigues}@laas.fr**

# Plan.

1. Introduction.
2. Problème d'ordonnancement modulo.
3. PLNE pour l'ordonnancement modulo (état de l'art).
4. Génération de colonnes pour l'ordonnancement modulo.
5. Résultats expérimentaux et conclusions.

# Introduction.

Le problème d'ordonnancement cyclique consiste à ordonner dans le temps l'exécution répétitive (boucle) d'un ensemble d'opérations liées par des contraintes de précédence, en utilisant un nombre limité de ressources.

Particulièrement, dans le domaine de la compilation pour les processeurs Superscalaires modernes et architectures VLIW (Very Large Instruction Word) les études sont focalisées sur le problème d'ordonnancement d'instructions.

Une opération est considérée comme une instance d'une instruction dans un programme.

# Introduction.

```

int
prod(int n, short a[], short b) {
    int s=0, i;
    for (i=0;i<n;i++) {
        s += a[i]*b;
    }
    return s;
}

```

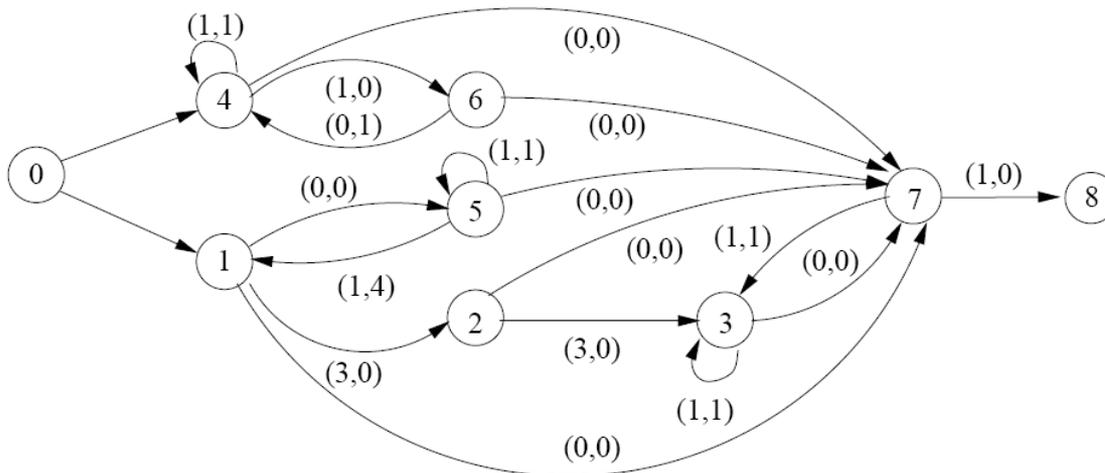


```

L?_0_8:
LDH_1 g131 = 0, G127
MULL_2 g132 = G126, g131
ADD_3 G129 = G129, g132
ADD_4 G128 = G128, 1
ADD_5 G127 = G127, 2
CMPNE_6 b135 = G118, G128
BRF_7 b135, L?_0_8

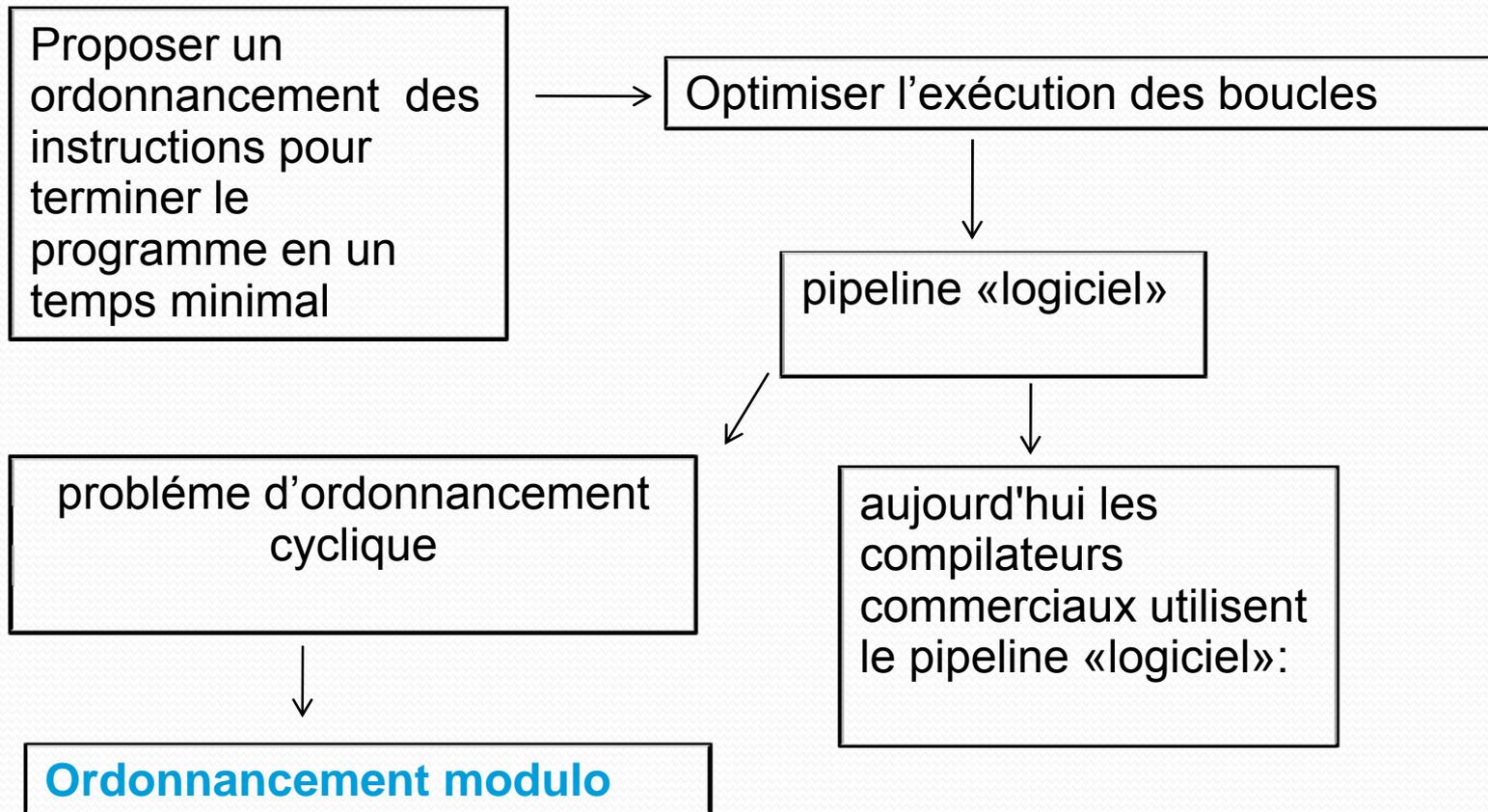
```

Boucles



Proposer un ordonnancement des instructions pour terminer le programme en un temps minimal

# Introduction.



# Ordonnancement modulo.

- ❑ Ordonnancement Modulo = Ordonnancement cyclique 1- période.
- ❑ Calculer un ordonnancement local puis le dupliquer à l'identique en espaçant les exécutions d'un intervalle constant appelé intervalle d'initiation (période  $\lambda$ ).
- ❑ La minimisation de  $\lambda$  maximise le débit de l'ordonnancement.

# Ordonnancement modulo.

- Ensemble de tâches génériques  $O = \{1, \dots, n\}$

Chaque tâche  $i$  a une durée unitaire.

- Chaque tâche doit être exécutée plusieurs fois

- Soit  $\langle i, k \rangle$  la  $k$ -ième occurrence de la tâche  $i$

- Ensemble de ressources  $s = 1, \dots, m$ , chaque ressource a disponibilité  $B_s$

Chaque tâche Demandes  $b_i^s$

- Date de debut
  - $\sigma_i \longrightarrow$  ordonnancement local (période  $\lambda$ ) de la tâche générique  $i$
  - $\sigma_i^k = \sigma_i + k\lambda \longrightarrow k$ -ième occurrence de la tâche  $i$

# Contraintes de dépendance.

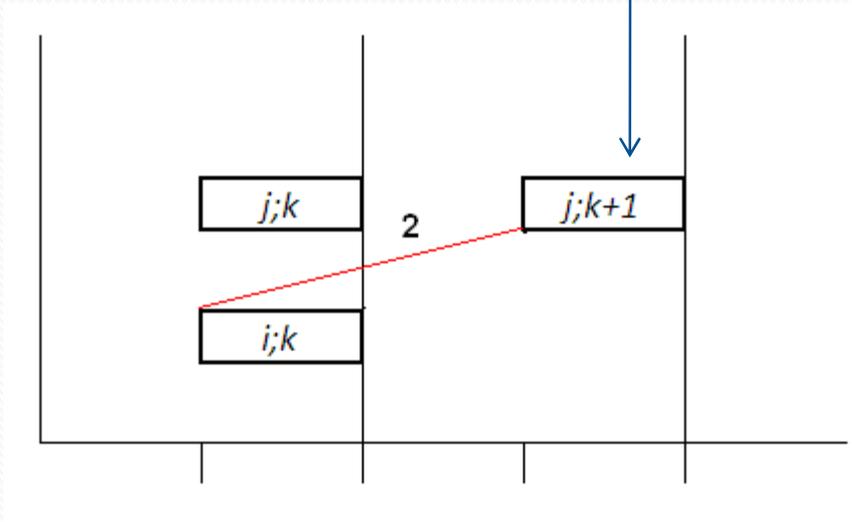
- Graphe orienté  $G = (O, E)$

les sommets sont les tâches et les arcs sont caractérisés par deux fonctions :

$\theta: O \rightarrow N$	Latence	→	longueur de la dépendance
$\omega: O \rightarrow Z$	Distance	→	nombre d'itérations qui séparent les instances de $i$ et $j$

# Contraintes de dépendance.

Soit  $(i, j)$  tel que  $\theta_i^j = 2, \omega_i^j = 1$



$$\sigma_i^k = \sigma_i + k\lambda$$

$$\sigma_j^{\omega_i^j} \geq \sigma_i + \theta_i^j$$

$$\sigma_j^{k+\omega_i^j} \geq \sigma_i^k + \theta_i^j$$



$$\sigma_i + \theta_i^j - \omega_i^j \lambda \leq \sigma_j \quad \forall (i, j) \in E$$

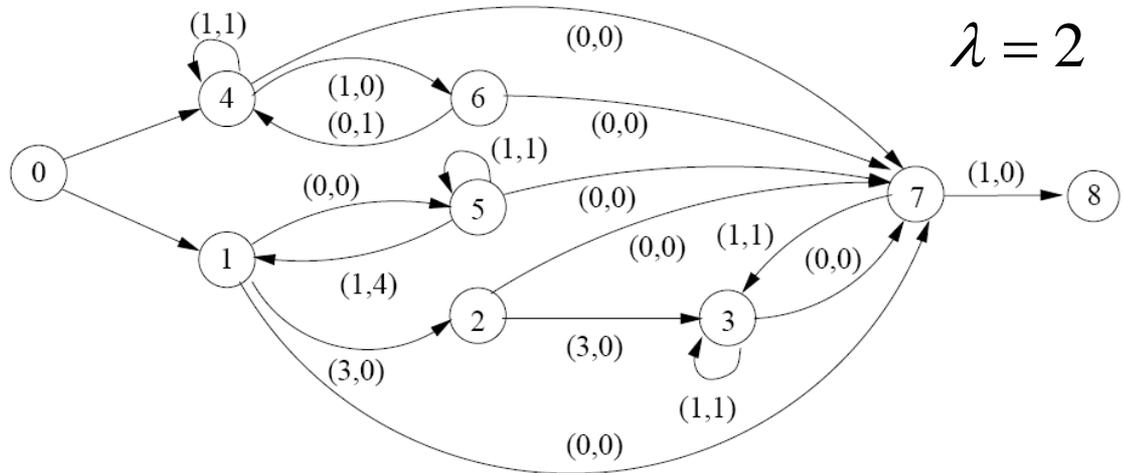
# Ordonnancement modulo sous contraintes de ressources.

## Exemple.

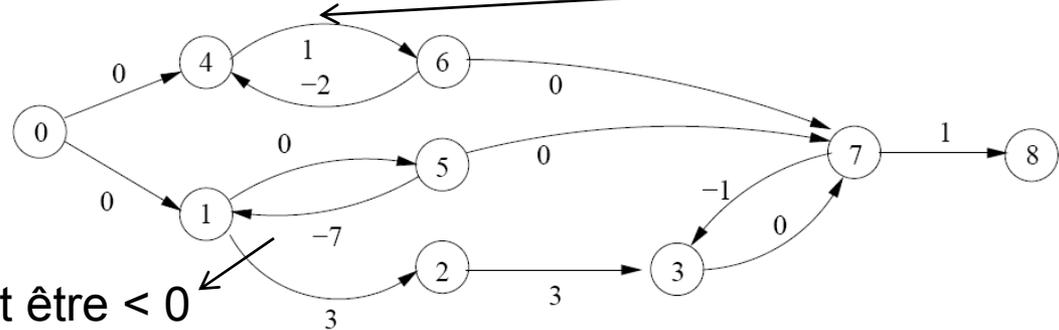
Resource	Available
ALU	4
MEM	1
CTL	1
ODD	2

RESERVATION	ALU	MEM	CTL	ODD
ALU	1	0	0	0
ALUX	2	0	0	1
MUL	1	0	0	1
MULX	2	0	0	1
MEM	1	1	0	0
MEMX	2	1	0	1
CTL	1	0	1	1

RESERVATION = "type de tâche" qui définit la consommation des ressources

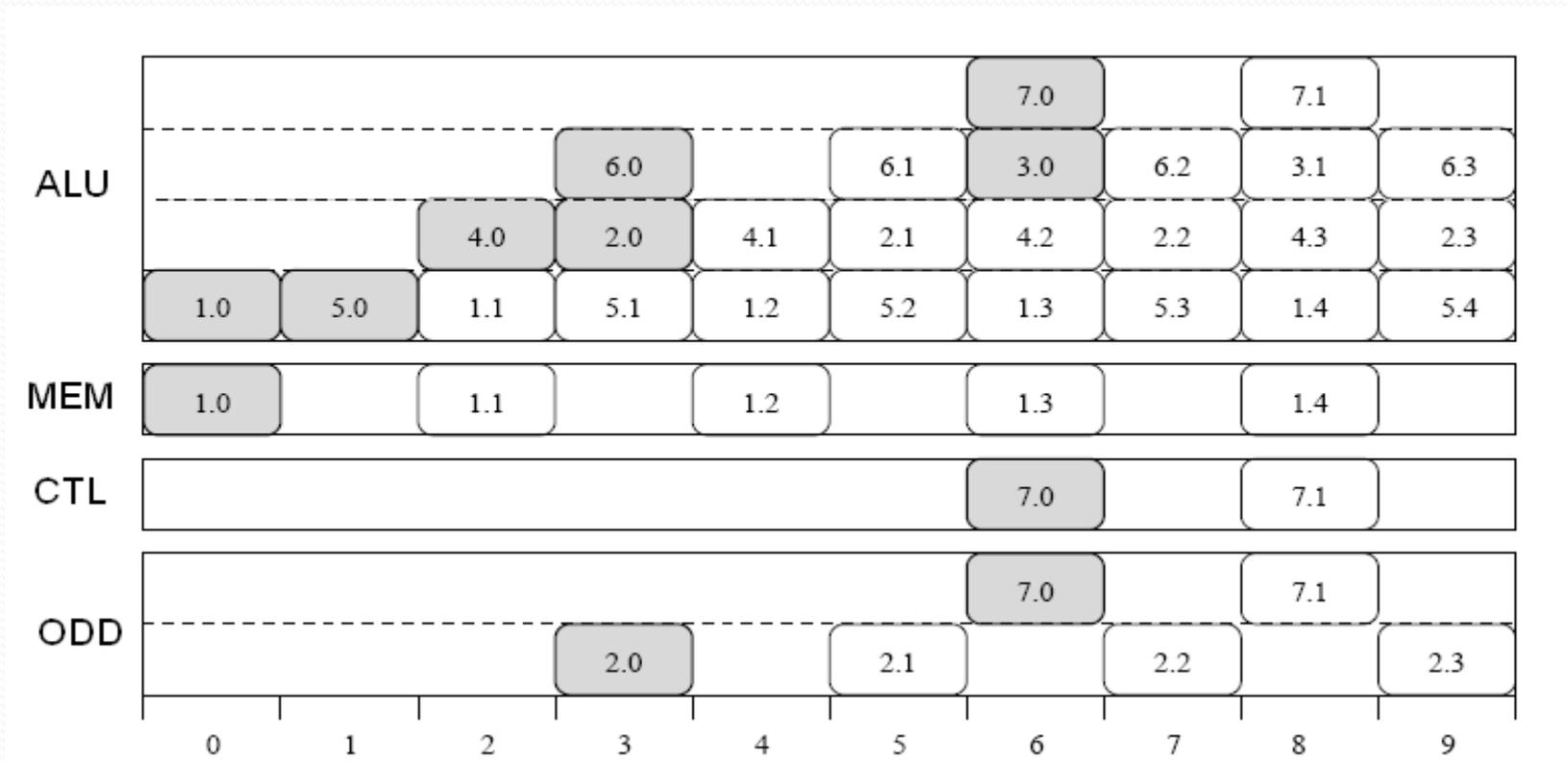


Si  $i=4$  et  $j=6$   $\theta_i^j = 1, \lambda\omega_i^j = 0$  et  $\theta_i^j - \lambda\omega_i^j = 1$



$\theta_i^j - \lambda\omega_i^j$  Peut être  $< 0$   
 problème acyclique avec délais minimaux (valeurs positives) et maximaux (valeurs négatives)

# Example.



$$\lambda = 2$$

# Formalisation du problème ordonnancement modulo sous contraintes de ressources.

$$\min \text{Lex}(\lambda, \sum_{i=1}^n w_i \sigma_i)$$

*s.c*

$$\sigma_i + \theta_i^j - \omega_i^j \lambda \leq \sigma_j \quad \forall (i, j) \in E \quad (1.7)$$

$$\sum_{O_i \in A(t)} b_i^s \leq B_s \quad \forall s \in [1, m], \forall t \in [0, \lambda[ \quad (1.8)$$

$$A(t) = \{O_i; \sigma_i = t \bmod \lambda\}$$

l'objectif secondaire a pour but d'optimiser la gestion de registres virtuels

# Formalisation du problème ordonnancement modulo sous contraintes de ressources.

Le problème de ordonnancement modulo peut être représenté de deux façons:

□ Formulation directe:  $\sigma_i$  { Début de la tâche générique  $i$  sur  $[0, T-1]$

□ Formulation décomposée :  $\sigma_i = \lambda k_i + \tau_i$  Où:

$k_i \in \left\{ 0, \dots, \left\lfloor \frac{T-1}{\lambda} \right\rfloor \right\}$   $i \in [1, n] \rightarrow$  est le numéro du cycle dans lequel chaque opération est placée.

$\tau_i = \sigma_i \bmod \lambda \longrightarrow$  date de début dans l'intervalle  $[0, \lambda-1]$

# PLNE pour l'ordonnancement modulo.

Extensions de Christofides et al [1987] (pour le RCPSP acyclique)



1. Formulation décomposée par Eichenberger et al [1997]
2. Formulation directe Dupont-de-Dinechin et al [2004]



$\lambda$  constante

*Trouver par résolutions successives de PLNE la valeur minimale de  $\lambda$*

*Définition d'un objectif secondaire lié à l'optimisation de l'utilisation des registres*

# Formulation décomposée.

Eichenberger et al [1997].

variables binaires :

$$z_i^\tau \in \{0,1\}, \quad i = 1, \dots, n \quad \tau \in [0, \lambda - 1] \quad \text{Tel que } \tau_i = \sum_{\tau=0}^{\lambda-1} \tau z_i^\tau$$

$$\min \sum_{i=1}^n w_i \sigma_i = \min w_i (\lambda k_i + \tau_i) \quad k_i \in N, \quad \tau_i \in [0, \lambda - 1]$$

Contraintes d'affectation  $\sum_{\tau=0}^{\lambda-1} z_i^\tau = 1$

Contraintes de dépendances  $\sum_{\tau=0}^{\lambda-1} \tau z_i^\tau + k_i \lambda + \theta_i^j - \lambda \omega_i^j \leq \sum_{\tau=0}^{\lambda-1} \tau z_j^\tau + k_j \lambda$

Contraintes de ressources  $\sum_{i=1}^n z_i^\tau b_i^s \leq B_s, \quad \forall s \in [1, m], \tau \in [0, \lambda)$

# Formulation décomposéé (version structurée).

Eichenberger et al [1997].

Les nouvelles contraintes de dépendances :

$$\sum_{x=\tau}^{\lambda-1} z_x^i - \sum_{x=0}^{(\tau+\theta_i^j-1) \bmod \lambda} z_x^j + k_i - k_j \leq \omega_i^j - \left\lfloor \frac{\tau + \theta_i^j - 1}{\lambda} \right\rfloor + 1$$

Formulation finale des contraintes de dépendances structurées.

Relaxation de PL meilleure avec les contraintes « structurées ».

# Formulation directe.

Dupont-de-Dinechin et al [2004]

Variables  $x_i^t$  0 - 1 tel que  $\sigma_i = \sum_{t=0}^{T-1} tx_i^t \quad i = 1, \dots, n$

$$\min \sum_{i=1}^n w_i \sigma_i = \min \sum_{i=1}^n w_i \left( \sum_{t=0}^T tx_i^t \right) \quad i = 1, \dots, n$$

s.t

$$\sum_{t=0}^T x_i^t = 1 \quad i = 1, \dots, n$$

$$\sum_{t=0}^T tx_i^t + \theta_i^j - \lambda \omega_i^j \leq \sum_{t=0}^T tx_j^t \quad (i, j) \in E$$

$$\sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\lfloor \frac{T}{\lambda} \rfloor} x_i^{\tau+k\lambda} b_i^s \leq B_s \quad \forall s \in [1, \dots, m], \tau \in [0, \lambda - 1]$$

# Formulation directe.

(version désagrégée)

Dupont-de-Dinechin et al [2004]

Il est possible d'introduire des contraintes de dépendances désagrégées pour la formulation indexée du temps

Remplaçant

$$\sum_{t=0}^T tx_i^t + \theta_i^j - \lambda \omega_i^j \leq \sum_{t=0}^T tx_j^t \quad (i, j) \in E$$

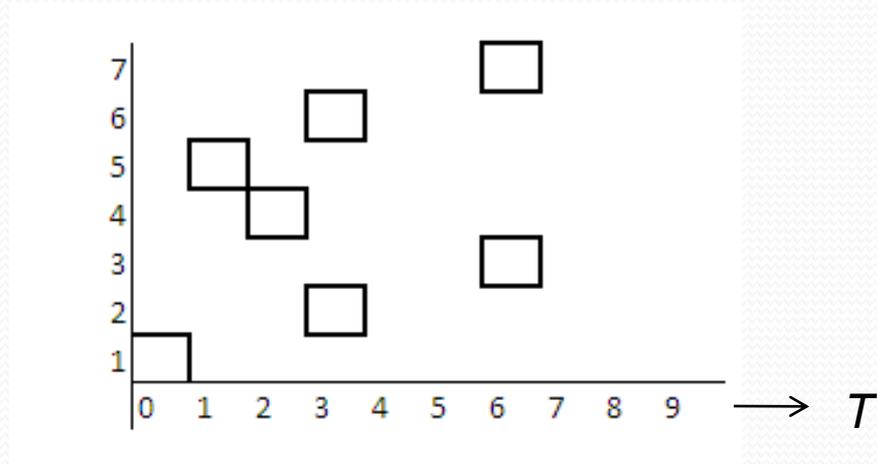
par

$$\sum_{s=t}^T x_i^s + \sum_{s=0}^{t+\theta_i^j - \lambda \omega_i^j - 1} x_j^s \leq 1$$

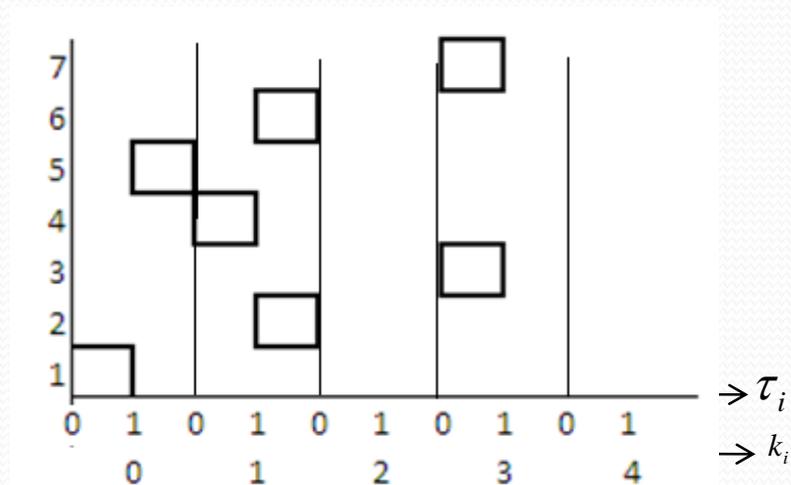
La formulation avec contraintes de dépendances désagrégées donne une meilleure relaxation de PL (cf Christofides et al 1987).

# Comparaison des formulations.

□ Formulation directe:  
 $n \times T$



□ Formulation décomposée :  
 $n \times \lambda$  variables binaires +  
 $n$  variables entières



# Résultats expérimentaux.

45 instances provenant du Compilateur ST200 de l'entreprise Stmicroelectronics.

Ressource	Disponibilité
ISSUE	4
MEM	1
CTL	1
ODD	2
EVEN	2
LANEO	2

RESSOURCES						
RESERVATION	ISSUE	MEM	CTL	ODD	EVEN	LANEO
ALL	4	0	0	0	0	0
ALU	1	0	0	0	0	0
ALUX	2	0	0	1	1	0
CTL	1	0	1	1	1	0
ODD	1	0	0	1	0	0
ODDX	2	0	0	1	1	0
MEM	1	1	0	0	0	0
MEMX	2	1	0	1	1	0
PSW	0	0	0	0	0	0
EVEN	1	1	1	1	1	0

RESERVATION = "type de tâche" qui définit la consommation des ressources

# Résultats expérimentaux.

1. équivalence entre les relaxations décomposée pas structurée et directe.

Instances	Lambda	Decomposée pas structurée (relaxation)	T	Directe (relaxation)
adpcm-st231.1	21	29	90	29
adpcm-st231.2	38	41	150	41
gsm-st231.1	24	32	35	32
gsm-st231.2	26	31,5	105	31,5
gsm-st231.3	26	31,5	105	31,5
gsm-st231.4	26	31,5	105	31,5
gsm-st231.5	11	14,5	50	14,5
gsm-st231.6	7	10,5	35	10,5
gsm-st231.7	11	14,5	50	14,5
gsm-st231.8	8	6	20	6
gsm-st231.9	28	28	40	28
gsm-st231.10	4	4	15	4
gsm-st231.11	20	21	30	21
gsm-st231.12	8	6	20	6
gsm-st231.13	19	25	50	25
gsm-st231.14	10	12	45	12
gsm-st231.15	8	6	20	6
gsm-st231.16	16	15,5	70	15,5
gsm-st231.17	9	15	42	15
gsm-st231.18	53	43,77	220	43,77
gsm-st231.19	8	6,5	25	6,5
gsm-st231.20	6	10	28	10
gsm-st231.21	18	22	38	22

# Résultats expérimentaux.

2. équivalence entre les relaxations décomposée structurée et directe désagrégée.

Instances	Lambda	Decomposée structurée (relaxation)	T	Directe désagrégée (relaxation)
adpcm-st231.1	21	29,5	90	29,5
adpcm-st231.2	38	42	150	42,06
gsm-st231.1	24	33	35	33
gsm-st231.2	26	31,5	105	31,5
gsm-st231.3	26	31,5	105	31,5
gsm-st231.4	26	31,5	105	31,5
gsm-st231.5	11	15,2	50	15,2
gsm-st231.6	7	11,2	35	11,2
gsm-st231.7	11	15,2	50	15,2
gsm-st231.8	8	6,25	20	6,25
gsm-st231.9	28	28	40	28
gsm-st231.10	4	4	15	4
gsm-st231.11	20	21	30	21
gsm-st231.12	8	6,25	20	6,25
gsm-st231.13	19	25	50	25
gsm-st231.14	10	12,625	45	12,625
gsm-st231.15	8	6,25	20	6,25
gsm-st231.16	16	16,97	70	16,97
gsm-st231.17	9	15,25	42	15,25
gsm-st231.18	53	45,96	220	45,96
gsm-st231.19	8	6,5	25	6,5
gsm-st231.20	6	10	28	10
gsm-st231.21	18	22	38	22

# Résultats expérimentaux.

3. temps de calcul: formulation décomposée plus rapide que formulation directe.

	Formulation décomposée relachée	Formulation décomposée structurée relachée	Formulation décomposée entière	Formulation décomposée structurée entière
$\lambda = 22$	$C_{\max} = 17,90$	$C_{\max} = 18,86$	$C_{\max} = 22$ (300 seg)	$C_{\max} = 22$ (300 seg)

	Formulation directe agrégée relachée	Formulation directe relachée	Formulation directe agrégée entière	Formulation directe entière
$\lambda = 22$	$C_{\max} = 17,90$	$C_{\max} = 18,86$	$C_{\max} = 22$ (4526 seg)	$C_{\max} = 22$ (4395 seg)

$\lambda = 20$  : tous les PL sont infaisables

une borne inférieure:  $\lambda = 21$   
une borne supérieure:  $\lambda = 22$

# Formulation Mingozzi et al [1995].

basée sur les ensembles de tâche réalisables pour le RCPSP acyclique

Sous - ensembles réalisables de tâches en cours d'exécution à l'instant  $t$  :

1. Les contraintes de ressource sont satisfaites
2. Il n'existe pas contraintes de dépendance entre  $(i,j)$ .

Un sequence de sous-ensembles réalisables représente une solution si elle satisfait les conditions:

- Chaque tâche est exécutée sans interruption.
- Les date de debut des tâches satisfaitont les contraintes de dépendance.

# Example.

Nombre d'ensembles maximum  $2^8 = 256$

$\lambda = 2$ ; tâches = 8; dependances = 14; sous-ensembles=61;

[1,0,0,0,0,0,0,0], [0,2,0,0,0,0,0,0], [0,0,3,0,0,0,0,0], [0,0,0,4,0,0,0,0], [0,0,0,0,5,0,0,0]  
[0,0,0,0,0,6,0,0], [0,0,0,0,0,0,7,0], [1,0,3,0,0,0,0,0], [1,0,0,4,0,0,0,0], [1,0,0,0,0,5,0,0]  
[1,0,0,0,0,6,0,0], [0,2,3,0,0,0,0,0], [0,2,0,4,0,0,0,0], [0,2,0,0,5,0,0,0], [0,2,0,0,0,6,0,0]  
[0,0,3,4,0,0,0,0], [0,0,3,0,5,0,0,0], [0,0,3,0,0,6,0,0], [0,0,3,0,0,0,7,0], [0,0,0,4,5,0,0,0]  
[0,0,0,4,0,6,0,0], [0,0,0,4,0,0,7,0], [0,0,0,0,5,6,0,0], [0,0,0,0,5,0,7,0], [0,0,0,0,0,6,7,0]  
[1,0,3,4,0,0,0,0], [1,0,3,0,5,0,0,0], [1,0,3,0,0,6,0,0], [1,0,0,4,5,0,0,0], [1,0,0,4,0,6,0,0]  
[1,0,0,0,5,6,0,0], [1,0,0,0,5,0,7,0], [0,2,3,4,0,0,0,0], [0,2,3,0,5,0,0,0], [0,2,3,0,0,6,0,0]  
[0,2,0,4,5,0,0,0], [0,2,0,4,0,6,0,0], [0,2,0,0,5,6,0,0], [0,0,3,4,5,0,0,0], [0,0,3,4,0,6,0,0]  
[0,0,3,4,0,0,7,0], [0,0,3,0,5,6,0,0], [0,0,3,0,5,0,7,0], [0,0,3,0,0,6,7,0], [0,0,0,4,5,6,0,0]  
[0,0,0,4,5,0,7,0], [0,0,0,4,0,6,7,0], [0,0,0,0,5,6,7,0], [1,0,3,4,5,0,0,0], [1,0,3,4,0,6,0,0]  
[1,0,3,0,5,6,0,0], [1,0,0,4,5,6,0,0], [0,2,3,4,5,0,0,0], [0,2,3,4,5,6,0,0], [0,2,3,0,5,6,7,0]  
[0,2,0,4,5,6,7,0], [0,0,3,4,5,6,0,0], [0,0,3,4,5,0,7,0], [0,0,3,4,0,6,7,0], [0,0,3,4,5,6,7,0]  
[0,0,0,4,5,6,7,0]

# Formulation Mingozzi.

$y_l^t \longrightarrow$  variable binaire (0-1) égale à 1 ssi toutes les tâches du sous-ensemble réalisables  $R_l$  sont en cours d'exécution à la date  $t$ .

$x_i^t \longrightarrow$  variable binaire (0-1) égale à 1 ssi la tâche  $i$  commence à la date  $t$ .

Extension pour l'ordonnancement modulo :

$y_l^\tau = 1, \quad \tau \in [0, \lambda - 1]$  si les tâches sont en cours d'exécution à l'instant  $\tau$  de la période générique

variables binaires  $\left\{ \begin{array}{l} \lambda \times \text{sous - ensemble réalisables} \end{array} \right.$

# Extension pour l'ordonnement Modulo (formulation directe).

Soit  
*R* = ensemble  
 des sous-  
 ensembles  
 réalisables

$$\min \sum_{i=1}^n w_i \sum_{t=0}^T tx_i^t + 1$$

s.t

$$\sum_{t=0}^T x_i^t = 1 \quad \forall i = 1, \dots, n$$

$$\sum_{l \in R} \left( \sum_{\tau=0}^{\lambda-1} a_{il} y_l^\tau \right) = 1 \quad \forall i = 1, \dots, n$$

$$\sum_{l \in R} y_l^\tau \leq 1 \quad \tau \in [0, \lambda - 1]$$

$$\sum_{t=0}^T tx_i^t + \theta_i^j - \lambda \omega_i^j \leq \sum_{t=0}^T tx_j^t \quad (i,j) \in E$$

$$\sum_{l \in R} a_{il} y_l^\tau = \sum_{t=0}^{T-1; (t/\lambda)=\tau} x_i^t \quad \forall i = 1, \dots, n, \tau \in [0, \lambda \frac{-1}{27}]$$

# Extension pour l'ordonnement Modulo (formulation décomposée).

$$\min \sum_{i=1}^n w_i (k_i \lambda + \sum_{\tau=0}^{\lambda-1} r \sum_{l \in R} y_l^\tau)$$

SC

$$\sum_{l \in R} \left( \sum_{r=0}^{\lambda-1} a_{il} y_l^\tau \right) = 1, \quad i = 1, \dots, n$$

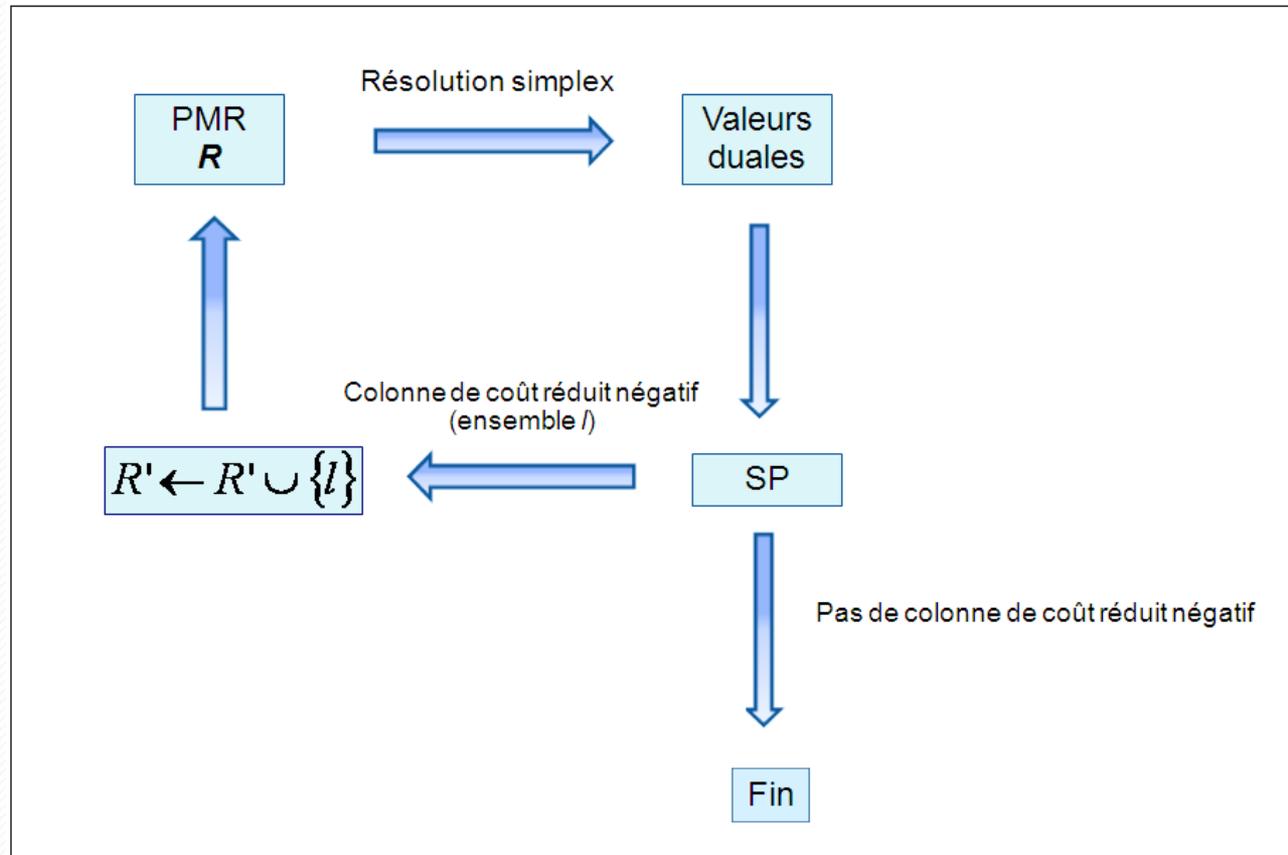
$$\sum_{l \in R} y_l^\tau \leq 1, \quad r \in [0, \lambda - 1]$$

$$\sum_{\tau=0}^{\lambda-1} \tau \left( \sum_{l \in R} a_{jl} y_l^\tau - \sum_{l \in R} a_{il} y_l^\tau \right) + (k_j - k_i) \lambda \geq \theta_i^j - \omega_i^j \lambda \quad \forall (i, j) \in E$$

# Résolution de la relaxation continue des PLNE.

$R$  = Toutes les ensembles possibles réalisables

$R' \subset R$



# Problème dual (formulation directe).

$$\max \sum_{i=1}^n \mu_i + \sum_{i=1}^n a_{il} \sigma_i + \beta_\tau + (\lambda \omega_i^j - \theta_i^j) \gamma_i^j$$

*S.C*

$$\mu_i - \sum_{(i,j) \in E} t \gamma_i^j + \sum_{(j,i) \in E} t \gamma_j^i + \sum_{t \in [0, \lambda-1]; t \bmod \lambda = r} \delta_i^\tau \leq t w_i \quad i = 1, \dots, n, \tau \in [0, \lambda-1]$$

$$\sum_{i=1}^n a_{il} \sigma_i - \beta_\tau + \sum_{i=1}^n a_{il} \delta_i^\tau \leq 0 \quad \tau \in [0, \lambda-1], l \text{ en } \mathbb{R}.$$

# Sous-problème.

$$\sum_{i=1}^n a_{il} \sigma_i - \beta_\tau + \sum_{i=1}^n a_{il} \delta_i^\tau > 0 \quad \longrightarrow \quad \sum_{i=1}^n (\sigma_i + \delta_i^\tau) a_{il} > \beta_\tau$$

For  $\tau = 0, \dots, \lambda - 1$

On a  $\lambda$  sous-problèmes

$$\max \sum_{i=1}^n (\sigma_i - \delta_i^\tau) a_i$$

s.c

$$\sum_{i=1}^n a_i b_i^s \leq B_s$$

# Résultats expérimentaux.

Instances	Lambda	Decomposée pas structurée (relaxation)	T	Directe (relaxation)	Relaxation avec la Generation de Colonnes Extension Directe Agregge
adpcm-st231.1	21	29	90	29	29
adpcm-st231.2	38	41	150	41	41
gsm-st231.1	24	32	35	32	32
gsm-st231.2	26	31,5	105	31,5	31,5
gsm-st231.3	26	31,5	105	31,5	31,5
gsm-st231.4	26	31,5	105	31,5	31,5
gsm-st231.5	11	14,5	50	14,5	14,5
gsm-st231.6	7	10,5	35	10,5	10,5
gsm-st231.7	11	14,5	50	14,5	14,5
gsm-st231.8	8	6	20	6	6
gsm-st231.9	28	28	40	28	28
gsm-st231.10	4	4	15	4	4
gsm-st231.11	20	21	30	21	21
gsm-st231.12	8	6	20	6	6
gsm-st231.13	19	25	50	25	25
gsm-st231.14	10	12	45	12	12
gsm-st231.15	8	6	20	6	6
gsm-st231.16	16	15,5	70	15,5	15,5
gsm-st231.17	9	15	42	15	15
gsm-st231.18	53	43,77	220	43,77	43,77
gsm-st231.19	8	6,5	25	6,5	6,5
gsm-st231.20	6	10	28	10	10
gsm-st231.21	18	22	38	22	22

RESERVATION	RESSOURCES					
	ISSUE	MEM	CTL	ODD	EVEN	LANEO
ALL	4	0	0	0	0	0
ALU	1	0	0	0	0	0
ALUX	2	0	0	1	1	0
CTL	1	0	1	1	1	0
ODD	1	0	0	1	0	0
ODDX	2	0	0	1	1	0
MEM	1	1	0	0	0	0
MEMX	2	1	0	1	1	0
PSW	0	0	0	0	0	0
EVEN	1	1	1	1	1	0

Avec cette demande de ressource, le sous-problème facile à résoudre .  
On trouve les mêmes solutions que formulations directes et décomposées.

# Résultats expérimentaux.

Instancia	Lambda min	Decomposée pas structurée (relaxation)	Directe (relaxation)	Lambda min	Relaxation avec la Generation de colonnes (Extension pour la formulation directe)
adpcm-st231.1	52	35,39	35,39	78	49,30
gsm_st231.1	24	32	32	25	32
gsm_st231.2	59	40,59	40,59	93	57,82
gsm_st231.3	59	40,59	40,59	93	57,82
gsm_st231.4	59	40,59	40,59	93	57,82
gsm_st231.5	26	17,79	17,79	36	23,44
gsm_st231.6	17	11,75	11,75	27	16,85
gsm_st231.7	28	19,33	19,33	41	26
gsm_st231.8	9	5,93	5,93	12	8
gsm_st231.9	28	28	28	31	28
gsm_st231.10	6	4	4	8	4,87
gsm_st231.11	20	21	21	24	22,16
gsm_st231.12	10	6,91	6,91	13	8,15
gsm_st231.13	27	25	25	41	29,122
gsm_st231.14	20	15,43	15,43	33	22,12
gsm_st231.15	9	6,13	6,13	12	7,75
gsm_st231.16	38	26	26	59	37,22
gsm_st231.17	24	17,83	17,83	33	22,98
gsm_st231.19	12	7,24	7,24	15	9,46
gsm_st231.20	13	10,62	10,62	20	14,25
gsm_st231.21	20	22	22	29	22

Instances avec demande de ressources générées aléatoirement (entre 0 et 10). L'extension améliore significativement les relaxations des formulations directes et décomposées.

# Suite des travaux.

- ❑ Démontrer l'équivalence entre les PLNE directs et décomposés (mathématiquement). il n'y a pas d'évidence numérique pour supposer qu'une des formulations soit meilleure
- ❑ Proposer des méthodes approchées basées sur la PLNE et/ou spécifiques: Relaxation de lagrangienne, heuristiques, etc.



**Merci pour votre attention**