

UNIVERSITE D'ALGER
ECOLE NATIONALE POLYTECHNIQUE

1/70

DEPARTEMENT ECONOMIE

1ED

THESE DE FIN D'ETUDES

المدرسة الوطنية المتعددة التقنيات
BIBLIOTHEQUE — المكتبة
Ecole Nationale Polytechnique

METHODE DES DEUX BASES MAJORANTES

POUR LA RESOLUTION DES PROGRAMMES

LINEAIRES EN NOMBRES ENTIERS

S U J E T

Proposé par :

M. AIT-OUYAHIA M.

Traité par :

R. BERERHI & S. DIB

ANNÉE SCOLAIRE 1969 - 1970

TABLE DES MATIERES

	PAGE
Introduction	1
- CH-I: THEORIE GENERALE DES PROGRAMMES LINEAIRES ENTIERES	3
- CH II: METHODE DES DEUX BASES MAJORANTES	15
- ORGANIGRAMMES	35
- COMMENTAIRES	83
- CONCLUSION	89



INTRODUCTION

Certains problèmes nécessitent des solutions Entières.
Comme la formulation générale des problèmes Economiques aboutit à un programme géant, la Résolution de celui-ci en nombres Entiers pose de grandes difficultés.

Il est facile de voir que la méthode employée pour la Résolution des programmes à variables Continues est insuffisante ici. Ainsi un Industriel qui se pose le problème d'effectifs pour une nouvelle usine, essaie d'arriver à ses fins en le résolvant par la Programmation linéaire. Or la Solution obtenue lui donne le résultat suivant : 472,4.

Il serait fort désagréable à cet Industriel d'embaucher 472,4 ouvriers. D'où la nécessité de résoudre des programmes en nombre entiers uniquement.

C'est là qu'intervient le Travail de Ralph Gomory entrepris à partir de 1958 sur la résolution des

Programmes linéaires à variables entières. Alors que
G. Dantzig avait résolu ceux à variables discrètes
depuis 1947.

Si la méthode de Gomory permet de répondre avanta-
geusement au problème de l'industriel posé plus haut,
elle a un inconvénient, c'est la longueur des calculs
pour atteindre l'optimum.

lorsque l'on connaît le prix de l'heure d'utilisation
d'un ordinateur nous comprenons la difficulté.

C'est ainsi que dans cette étude, nous donnons
une variante qui nous permettra d'arriver plus
rapidement à l'optimum et par la même occasion
le temps de calcul sur l'ordinateur, d'où une
réduction importante de coût, tel était en définitive
le but final.

CHAPITRE . I .

THEORIE GENERALE

DES

PROGRAMMES LINEAIRES

ENTIERS

I. Théorie générale des programmes linéaires entiers

I. 1. - Rappels

I. 1. 1. - Définitions

Le problème général de la programmation linéaire consiste en la recherche de l'optimum d'une fonction linéaire de n variables liées par des relations linéaires appelées contraintes.

- traduction algébrique et tableau condensé

	1	$-x^J$
x_{i_0}	(i_0, j_0)	(i_0, J)
x_I	(I, j_0)	(I, J)

$$x_{i_0} = (i_0, j_0) + (i_0, J) (-x^J)$$

$$x_I = (I, j_0) + (I, J) (-x^J)$$

$$x_I; x^J \geq 0$$

I. 1. 2. - Base

- Définition : une base B sera l'ensemble des n plans linéairement indépendants choisis parmi (1)

$$(1) \begin{cases} x_I = 0 \\ x_J = 0 \end{cases}$$

- Ensembles de bases associées aux programmes linéaires

a) $B_1 \subset B$: Elles sont définies par le point d'intersection de \underline{u} plans de la base -

b) $B_2 \subset B$: le point d'intersection est optimal dans (C) , (C) étant le cône positif associé à la base -

c) $B_3 \notin B_1$ et B_2

B_1 est appelée base I-admissible

B_2 est appelée base J-admissible

B_3 est appelée base non admissible ou quelconque

- optimum

L'optimum est atteint par une base et à la fois I et J admissible

- Tableaux récapitulatifs -

	1	$-x^J$
x_{i0}		++0+++
x_I	+	
	-	
	0	
	+	
	+	
	0	
	+	

Base J-admissible

	1	$-x^J$
x_{i0}		+--0++--
x_I	+	
	+	
	0	
	+	
	+	
	0	
	+	

Base I-admissible

	1	$-x^J$
x_{i0}		++0+++0+
x_I	+	
	+	
	0	
	+	
	+	
	0	
	+	

Base optimale

	1	$-x^J$
x_{i0}		+--+++--
x_I	+	
	-	
	+	
	0	
	+	
	-	
	-	

Base quelconque

- Redondances

Certaines lignes ou colonnes peuvent présenter les particularités suivantes :

- Phase I

Si la base est quelconque nous disposons de deux sortes de tableaux pour la rendre soit J-admissible (III), soit I-admissible (IV).

	1	g		
x_{10}		0	++0++	---
		0		
	0	1		U
		1	0	
		1		

III

x_{10}				0
x_{10}	0		0	1 1 1
				0
				-U

IV

U : matrice unité
 g : 2^e second membre
 x_{10} : 2^e fonctions économicques

- Régénérescence - Méthode lexicographique

Pour la I-admissibilité nous rajoutons n-1 seconds membres

Pour la J-admissibilité nous rajoutons n-1 fonctions économicques

I-2. Méthode de Gomory pour la résolution des programmes linéaires en nombres entiers

I-2-1. Considérations générales

Le problème se formulait ainsi pour les nombres continus :

$$x_{i_0} = C^T x^T$$

$$x_I = (I, J)(-x^T) + \bar{b}_I$$

$$x_I, x^T \geq 0$$

x_{i_0} étant la fonction économique qu'il faut optimiser.

x_I : variables d'écart.

x^T : variables réelles.

$x_I \geq 0$ et $x^T \geq 0$ constituent un domaine D

Si nous rajoutons la contrainte : x^T et x_I entiers au domaine D nous définissons un nouveau domaine D_e .

admettons qu'il faut maximiser la fonction économique x_{i_0} , pour cela nous devons l'écrire ainsi : $x_{i_0} = C^T(-x^T)$.

Le problème de maximisation est le même pour les deux domaines.

Étudions le domaine D_e - il est contenu dans D

$$(D_e) \subset (D)$$

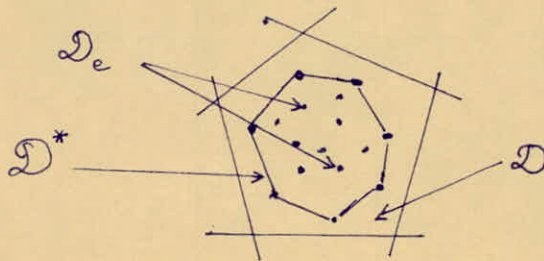


fig - 1 -

De plus

$$\sup_{(D)} x_{i_0} \geq \sup_{(D_c)} x_{i_0}$$

Considérons l'ensemble des domaines D_c - Quels sont les domaines D convexes qui peuvent contenir D_c ?

Il existe un domaine D^* particulier qui est contenu dans tous les domaines D .

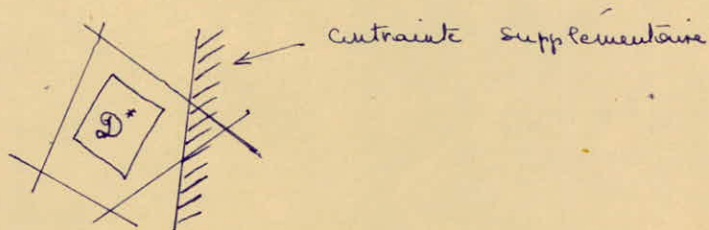
$$(D^*) \subset \forall (D)$$

D^* sera la fermeture convexe de D_c . (fig. 1.)

D^* constitue un polyèdre convexe dont les sommets sont entiers -

Possédant D^* il sera facile de maximiser le programme linéaire en oubliant la propriété : x^T entiers ainsi que x_5 ; sachant que l'on trouvera certainement des nombres entiers - Mais en vérité il est difficile de fabriquer D^* . On y introduit des troncatures -

Troncatures : possédant un domaine convexe, en enlevant un demi-espace c'est à dire en ajoutant une contrainte supplémentaire, on dit que l'on a introduit une troncature - Mais n'avez pas le droit de faire une troncature dans le domaine D^* car nous enleverions certainement un nombre entier.



I-2-2. - Méthode de Gomory.

Gomory s'est servi de la méthode de résolution des programmes linéaires continus, notamment le cheminement par base J -admissible, avec par conséquent au départ une base J -admissible : $(i_0, J) \geq 0$. Il s'est également servi de contraintes surabondantes (Redundantes) - La représentation du tableau eulérien est faite comme ceci :

	1	$-x^J$
x_{i_0}	(i_0, i_0)	(i_0, J)
x_I	(I, i_0)	(I, J)
	x_{i_1}	-
	-1	
		-1
		-1
		-1
x_I^*		

$$x_{i_0} = (i_0, i_0) + (i_0, J) (-x^J)$$

$$x_I = (I, i_0) + (I, J) (-x^J)$$

x_I^* étant la troncature

x_{i_1} : contrainte non satisfaite.

Fig-2.

Nous constatons, qu'à la différence des programmes linéaires continus, le tableau est plus allongé puisque Gomory rajoute à la suite des x_I les x^J .

De même Gomory utilise un opérateur $\left[\frac{H}{\lambda} \right]$; H étant un nombre algébrique positif, négatif ou nul et λ un nombre supérieur ou égal à 1.

L'opérateur $\left[\frac{H}{\lambda} \right]$ définit un nombre unique qui généralise la division de H par λ .

Diviser M par λ est trouver un couple (q, r) tel que $M = \lambda q + r$ avec la condition $r < \lambda$.

$$M = \lambda q + r \quad \text{avec } r < \lambda$$

(q, r) étant unique et q entier

regles élémentaires

$$\begin{aligned} M < 0 &\Rightarrow \left\lfloor \frac{M}{\lambda} \right\rfloor \rightarrow < 0 & \text{si } -3 < \frac{M}{\lambda} < -2 &\Rightarrow \frac{M}{\lambda} = -3 \\ M > 0 &\Rightarrow \left\lceil \frac{M}{\lambda} \right\rceil \rightarrow \geq 0 & \text{si } 2 < \frac{M}{\lambda} < 3 &\Rightarrow \frac{M}{\lambda} = 2 \end{aligned}$$

— génération de troncatures

quatre conditions sont exigées :

- (c) $\left\{ \begin{array}{l} a) \text{ surabondantes (pour ne pas changer le domaine } D^*) \\ b) \text{ candidate-pivot (pour accéder à une contrainte non satisfaite)} \\ c) \text{ coefficients entiers} \\ d) \text{ pivot} = -1 \end{array} \right.$

Cette génération est possible sauf

- 1) si on est à l'optimum
- 2) D^* est vide

I.2.3. — Notions de contraintes génératives

Définition : toute contrainte non satisfaite est une contrainte générative. —
 La fig. 2. présente des contraintes génératives. Introduisons un indice I_1 qui est l'ensemble des x_{I_1} et des x^J

$$I_1 = I \cup J \quad x_{I_1} = \begin{vmatrix} x^J \\ x_{I_1} \end{vmatrix}$$

Il existe donc un négatif dans la colonne x_{I_1} . Soit par exemple x_{i_1} .

$$x_{i_1} = (i_1, j_0) + (i_0, J) (-t^J)$$

Introduisons l'opérateur $\left[\frac{M}{\lambda} \right]$ nous avons la formule suivante

$$x_{i_1}^* = \left[\frac{(i_1, j_0)}{\lambda} \right] + \left[\frac{(i_0, J)}{\lambda} \right] (-t^J)$$

Vérifions les conditions précédentes (e)

b): vérifiée. car (i_1, j_0) est négatif $\Rightarrow \left[\frac{(i_1, j_0)}{\lambda} \right] < 0$

c): vérifiée. tous les coefficients sont entiers

d): vérifiée. Pour λ suffisamment grand nous sommes assurés que

$$\left[\frac{M}{\lambda} \right] = -1 \text{ parce que } \left[\frac{M}{\lambda} \right] < 0 \text{ si } M < 0.$$

Cela se joue par conséquent sur λ (il faut le prendre très grand) -

a): nous savons que

$$\text{pour } \forall \text{ entier } \mathcal{D} \Rightarrow x_{I_1}^* \geq 0, x_{I_2} \geq 0, x_r \text{ et } x_{I_1}^* \text{ entiers} \quad (3)$$

il faut que cela vérifie

$$x_{i_1}^* \geq 0 \text{ entier}$$

démonstration -

$$\text{nous avons } M = \lambda \left[\frac{M}{\lambda} \right] + z \quad z < \lambda$$

$$\text{de plus } (i_1, j_0) = \lambda \left[\frac{(i_1, j_0)}{\lambda} \right] + z_0 \quad 0 \leq z_0 < \lambda$$

$$(i_0, J) = \lambda \left[\frac{(i_0, J)}{\lambda} \right] + z^J \quad 0 \leq z^J < \lambda$$

divisés

$$\frac{x_{i_1}}{\lambda} = \frac{i_1, j_0}{\lambda} + \frac{i_0, J}{\lambda} (-t^J)$$

$$= \left[\frac{(i_1, j_0)}{\lambda} \right] + \frac{z_0}{\lambda} + \left\{ \left[\frac{(i_0, J)}{\lambda} \right] + \frac{z^J}{\lambda} \right\} (-t^J)$$

est en fonction de x^*

$$\boxed{\frac{x_{ij}}{\lambda} = x_{ij}^* + \frac{z_0}{\lambda} + \frac{z^T}{\lambda} (-t^j)} \quad \text{avec} \quad \begin{cases} 0 \leq \frac{z_0}{\lambda} < 1 \\ 0 \leq \frac{z^T}{\lambda} < 1 \\ \lambda \leq 1 \end{cases}$$

Mais il faut pas oublier la vérification (3) - soit

$$x_{ij}^* = \frac{x_{ij}}{\lambda} - \frac{z_0}{\lambda} + \frac{z^T}{\lambda} \cdot t^j$$

$\underbrace{\qquad}_{\geq 0} \quad \underbrace{\qquad}_{\geq 0}$

Il faut que

$$x_{ij}^* \geq \frac{x_{ij}}{\lambda} - \frac{z_0}{\lambda} \quad \text{dans } \mathcal{D}^*$$

$$\text{ou } 0 \leq \frac{z_0}{\lambda} < 1$$

il faudrait donc minimiser $\frac{x_{ij}}{\lambda}$ car $x_{ij} \geq 0$ donc

$$x_{ij}^* \geq -\frac{z_0}{\lambda} \quad \text{avec } -1 < -\frac{z_0}{\lambda} \leq 0$$

x_{ij}^* sera positif ou nul parce que x_{ij}^* est entier

$$\boxed{x_{ij}^* \geq 0} \quad \text{c.r.f. à}$$

I-2-4 - Algorithme de la méthode -

- Base de départ linéairement J -admissible ; ainsi nous opérons une Phase I.
- Sélection de i_1 (règle de Bantzig) -
- Détermination de la colonne du pivot (j_1) telle que $d_1 = \inf (i_0, J_1)$
- Calcul de λ_m par l'intermédiaire de

$$a) \mu_j (j \in J_1) = \left[\frac{b_0}{b_{0j_1}} \right]$$

$$b) d_j = \left[\frac{b_j}{-r_{j_1}} \right]$$

$$c) \lambda_m = \sup d_j$$

- calcul de la troncature x_{λ}^*

$$x_{\lambda}^* = \begin{bmatrix} x_{1\lambda} \\ \vdots \\ x_{m\lambda} \end{bmatrix}$$

- pivotage pour atteindre l'optimum -

I-2.5. - Convergence théorique de la méthode de Gomory

En regardant le second membre, nous constatons qu'à la suite des itérations, ce vecteur décroît télescopiquement; ceci grâce à la propriété des vecteurs linéairement indépendants -

Il décroît d'une manière finie car nous avons affaire à des nombres entiers - La colonne j_0 a une valeur optimale bien déterminée -

Elle représentera une borne inférieure -

I-2.6. - Philosophie de la méthode -

Nous constatons de plus en plus de dégénérescences lorsqu'on avance dans les itérations - La fonction économique se vide ainsi que la matrice - Si le zéro est un accident dans les programmes continus, il est exact dans les programmes entiers -

La partie supérieure tend à être comblée par les zéros c'est à dire mathématiquement, nous tendons vers une diagonalisation de la matrice -

- le volume de calcul est lié au problème de la taille -

- le choix de la ligne génératrice intervient sensiblement -

- nous notons une complexité interactive de ses différentes sensibilités -

CHAPITRE . II .

METHODE

DES

DEUX

BASES

MAJORANTES

II. Méthode des "deux Bases"

II. 1. Introduction :

Les Conclusions que l'on peut tirer de la méthode de Gomory nous aident à mettre au point une nouvelle méthode, mieux adaptée aux programmes linéaires Géants :

1°) La méthode de Gomory est faiblement Convergente :

La Théorie montre que la Convergence existe toujours.

En effet si le domaine n'est pas vide les variables auront une valeur optimale qui est une borne pour la décroissance lexicographique, le cheminement se faisant par variables entières.

La pratique des calculs, elle, montre que le cheminement est très lent, le nombre d'iterations très élevé.

2°) On remarque qu'au fur et à mesure que les iterations ont lieu, la fonction économique d'abord, la matrice ensuite tend à se vider dans la région supérieure à la diagonale.

On tend vers un schéma semblable à celui de la figure 1 où : — x_{ik} est le premier terme qui décroît.

— la partie du Tableau qui va de x_i à x_j ne varie pas

On peut écrire : $x_{i1} = (i_1 j_0) + (i_1 j') (-x^{j'}) + (i_1 j'') (-x^{j''})$

ou on peut écrire : $i_1 j_0 = \lambda \left[\frac{i_1 j_0}{\lambda} \right] + \tau \quad 0 \leq \tau < \lambda$

$$i_1 j' = \lambda \left[\frac{i_1 j'}{\lambda} \right] + \tau' \quad 0 \leq \tau' < \lambda$$

$$i_1 j'' = \lambda \left[\frac{i_1 j''}{\lambda} \right] + \tau'' \quad 0 \leq \tau'' < \lambda$$

$$\frac{x_{i1}}{\lambda} = \left[\frac{i_1 j_0}{\lambda} \right] + \frac{\tau}{\lambda} + \left[\left[\frac{i_1 j'}{\lambda} \right] + \frac{\tau'}{\lambda} \right] (-x^{j'}) + \left[\left[\frac{i_1 j''}{\lambda} \right] + \frac{\tau''}{\lambda} \right] (-x^{j''})$$

Si l'on désigne par x_{λ}^{**} la troncature à éléments négatifs :

$$x_{\lambda}^{**} = \left[\frac{i_1 j_0}{\lambda} \right] + \left[\frac{i_1 j'}{\lambda} \right] (-x^{j'})$$

$$\Rightarrow \frac{x_{i1}}{\lambda} = x_{\lambda}^{**} + \frac{\tau}{\lambda} - \frac{\tau'}{\lambda} (x^{j'}) - A(x^{j''}) \quad \text{où } A = \left[\left[\frac{i_1 j''}{\lambda} \right] + \frac{\tau''}{\lambda} \right] \geq 0$$

$$\text{et } 0 \leq \frac{\tau'}{\lambda} < 1 \Rightarrow \frac{x_{i1}}{\lambda} \leq x_{\lambda}^{**} + \frac{\tau}{\lambda} \Rightarrow x_{\lambda}^{**} \geq \frac{x_{i1}}{\lambda} - \frac{\tau}{\lambda}$$

$$\text{ou } x_{i1} \geq 0 \Rightarrow x_{\lambda}^{**} \geq -\frac{\tau}{\lambda} \quad \text{avec } -1 < -\frac{\tau}{\lambda} \leq 0$$

x_{λ}^{**} étant entier on ne peut avoir que :

$$\boxed{x_{\lambda}^{**} \geq 0} \quad \text{c.q.f.d.}$$

la troncature est donc bien surabondante.

1 II.3. — Problème à lignes préredondantes

Un tel problème se pose ainsi :

$$\begin{cases} x_{i0} = i_0 j_0 + (i_0 j) (-x^j) \\ x_I = I j_0 + (I, j) (-x^j) \\ x^j, x_I \geq 0 \text{ et Entiers.} \end{cases}$$

avec la condition supplémentaire:

$$\begin{cases} (i_0, j) \\ (i, j) \end{cases} \geq 0$$

En outre on n'a qu'un seul négatif par ligne.

Supposons que l'on ait également: les positifs de la ligne inférieurs en valeur absolue au négatif de la même ligne. Alors la recherche se réduit à: (1) sous la colonne candidate et à 1

nombre $d < 0$ tel que: $d = \begin{bmatrix} i_k t_0 \\ i_k j_n \end{bmatrix}$ sous le second membre

Des problèmes à lignes précédentes permettent d'expliquer la Notion de Base Majorante

fig. 3

	1	$(-t^j)$	$-t^k$		
x	+	+	+	+	+
-	+	-	+	+	+
x_k	-	+	+	-	+
-	-	+	+	+	+
-	+	+	-	+	+
-	+	+	+	-	+
⋮					
x_n	d			(1)	

Definition:

Un Base Majorante est une base qui par rapport à une autre base quelconque, a la propriété de l'envelopper et telle qu'une direction de plan ne coupe qu'une arête. fig. 5.

Ceci se traduit dans le Tableau par l'existence d'un seul négatif par ligne. Si le problème est carré, et s'il n'y a pas de redondances-colonne il n'y aura également qu'un seul négatif par colonne. fig. 4.

L'intérêt d'une telle méthode est évident.

Le nombre d'itérations pour atteindre l'Optimum sera plus faible puisque l'on a vu que la troucature se limite à \ominus sous la colonne candidate; & sous le second membre et qu'à chaque itération nous satisfaisons 1 ligne.

Fig. 5

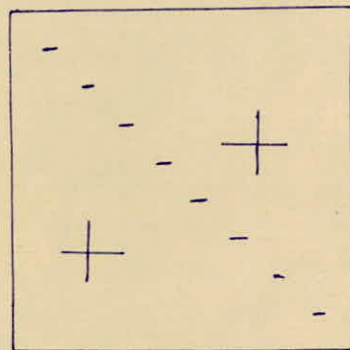
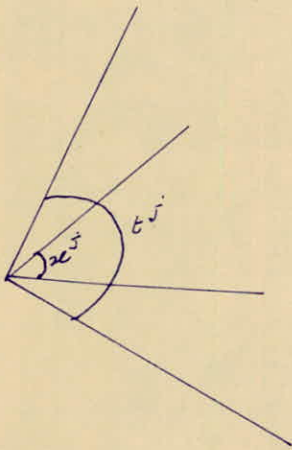


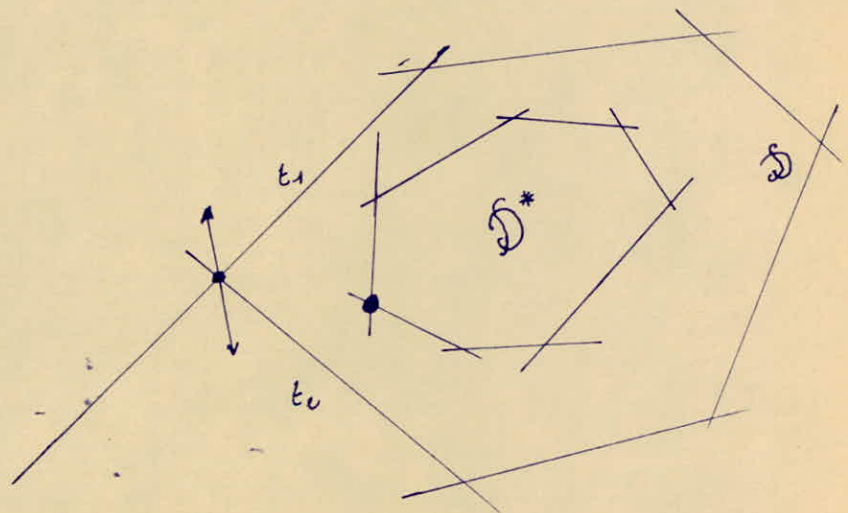
Fig. 4

Structure de Base Majorante

Considérons maintenant la Représentation géométrique suivante:

(Fig. 6)

Fig. 6.

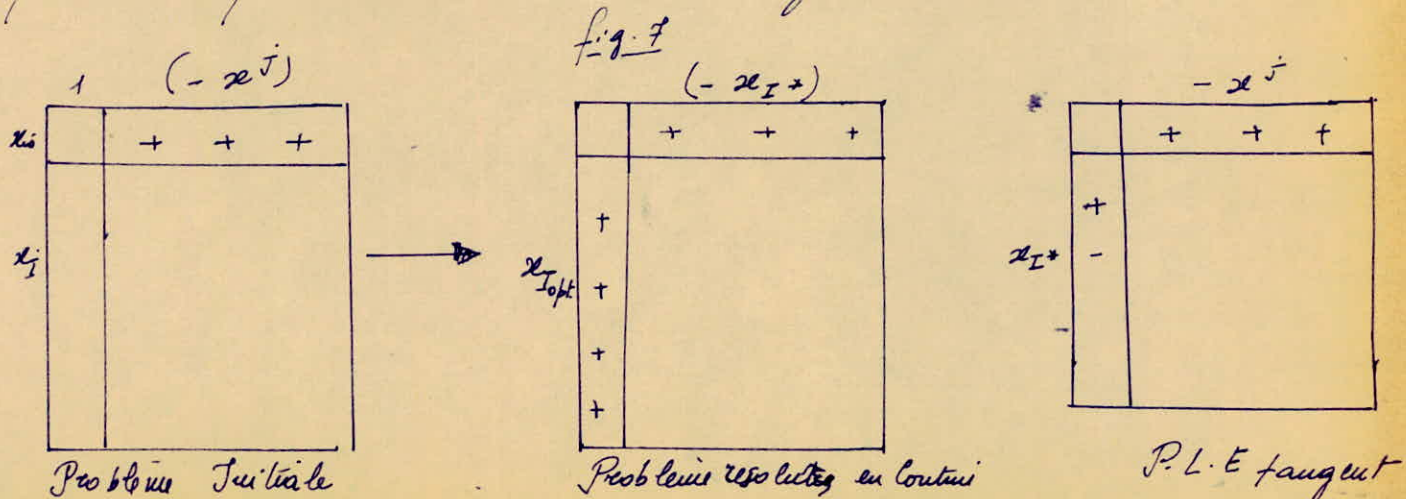


On voit tout de suite que seules les contraintes t_1 et t_2 jouent à l'optimum des ^{autres} contraintes peuvent être supprimées.

Si donc X_I^* est l'ensemble des contraintes t^j qui interviennent à l'optimum autrement dit si X_I^* est la Base Optimale du problème résolu en Continu; on peut alors n'utiliser que cette dernière pour la recherche de l'optimum du problème en Nombres entiers.

La première étape du problème est donc la recherche de l'optimum du problème en nombre Continu. Nous aurons alors la Base X_I^* , qui exprimée en fonction des variables x^j nous donnera un problème canonique Carré que nous appellerons "Problème Entier tangent" (fig. 7)

Ce problème une fois résolu (suppression des redondances s'il y a lieu) devra alors être transformé en un problème ayant un seul négatif et par colonne: Autrement dit trouver pour ce problème une Base Majorante.



II. 4. — Recherche de la 1^{ère} Base Majorante :

Le problème se pose ainsi :

Ayant une base J -admissible (Il est toujours possible de s'y ramener par une phase I) Comment faire pour obtenir un seul négatif par ligne et par colonne. C'est à dire Comment faire pour Majorer la Base x^j par une base courante t^j de façon à conserver intacts tous les points appartenant au domaine D^* défini par les conditions initiales ; d'un des points de ce domaine étant susceptible d'être l'optimum cherché.

Cette base, qui existe toujours, sera appelée « première base Majorante »

Compte tenu des Remarques faites à propos de la méthode de Gomory, deux façons de procéder s'offre à nous :

★ Soit faire des Troncatures à éléments négatifs sur les lignes qui en contiennent plus d'un.

★ Soit Commencer par triangulariser le Tableau dans sa partie Supérieure pour essayer dans une première phase d'approcher au maximum, la Base Majorante puis faire des Troncatures pour terminer.

La façon de procéder dépendra de la nature du problème.

Car il sera inutile et fastidieux de triangulariser si le problème au départ à l'avantage de présenter une structure

proche de celle recherchée. La triangularisation nous ferait perdre cet avantage.

II.4.1 : Utilisation de la troncature à éléments négatifs:

Un processus opératoire consiste à :

- choisir la ligne ayant le plus de négatif.
- choisir la colonne par la règle de l'inf lexicographique parmi les colonnes correspondant aux différents négatifs de la ligne génératrice choisie.
- choisir les éléments négatifs de la troncature (β_i) de façon à rester lexicographiquement positif.

pour cela on prend $\beta_j = \left[-\frac{a_{ij}}{a_{ik}} \right]$ (cf. fig. 8)

si $d_i - \beta_i d_k > 0$ on choisit β_i

si $d_i - \beta_i d_k < 0$ on fait $\beta_i = \beta_{i-1}$ et on recommence le test.

si $d_i - \beta_i d_k = 0$ on passe à la ligne suivante et on fait le test sur $a_{ij} - \beta_i a_{ik}$ et ainsi de suite.

- Une fois les β_i déterminés on effectue le pivotage.

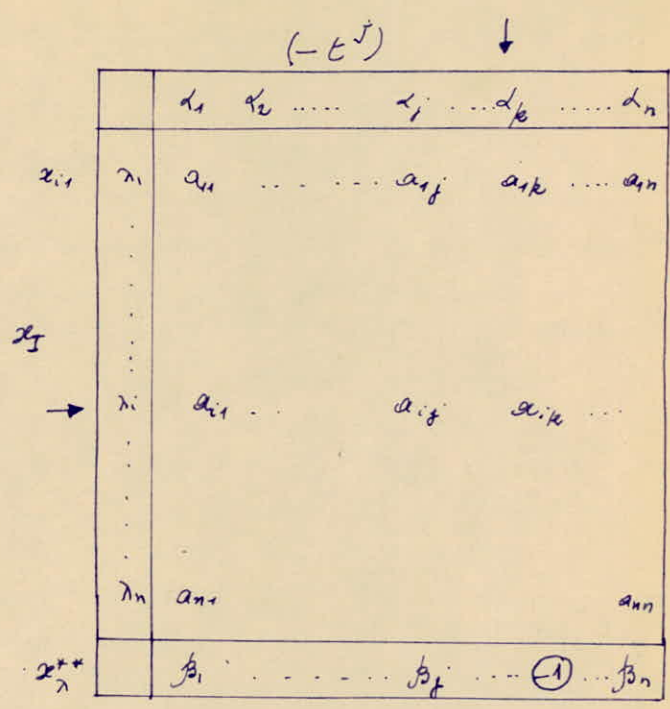
la figure 8 montre :

$$\lambda_i \leq 0 \quad ; \quad d_k = \inf (d_j) \quad \{j=1, \dots, n\}$$

$$d_j \geq 0 \quad ; \quad \beta_i < 0 \text{ sauf pour } a_{ij} \geq 0 \quad \{j=1, \dots, n\}$$

$$\text{alors } \beta_i = 0$$

fig. 8



Tant que le nombre de négatifs dans une ligne génératrice quelconque dépasse 1, le processus se continue et l'on arrivera finalement à la base majorante cherchée.

II.4.2. — Méthode d'approche par la triangularisation :

Remarques sur la fig. 9.

1. Le signe moins (-) de la dernière colonne est nécessaire car un signe plus (+) ou un zéro ~~nombre~~ donnerai une redondance.

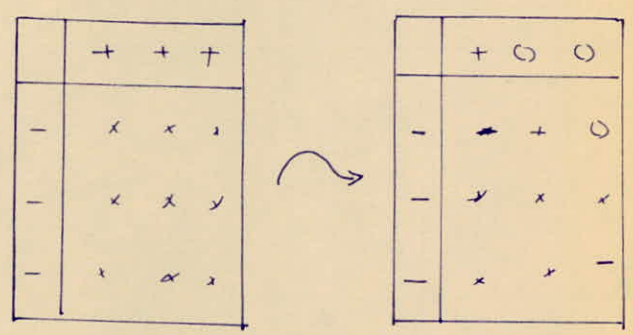


fig. 9.

2. le nombre a_{11} sera nécessairement négatif sinon le domaine serait non borné.

3. Le nombre positif en tête de chaque colonne, nécessaire à la lexico-positivité, n'est autre que le P.G.C.D des nombres > 0 de chaque ligne.

La triangularisation se fait alors sans problèmes, en vidant systématiquement chaque ligne en commençant par le haut et en utilisant des troncatures de Gomory.

Une fois la triangularisation terminée on commence à éliminer les moins ($-$) supplémentaires dans chaque ligne. Mais cette fois on ne soucie même plus de la lexico-positivité celle-ci étant respectée automatiquement. On utilisera pour cela des troncatures à éléments négatifs. On commencera à satisfaire le tableau à partir du Bas.

Le cyclage reste cependant possible car une troncature sur la ligne x_{ik} peut créer un ou plusieurs négatifs sur la ligne $x_{i, k+1}$. Il faut alors y revenir jusqu'à obtention de la base Majorante.

II. 5. — Exemples d'application de la méthode :

II. 5. 1 : Exemple où la triangularisation est inutile :

Soit à chercher une base Majorante dans le Programme linéaire suivant :

	1	$-t_1$	$-t_2$	$-t_3$	t_4
x_0	1	2	1	5	6
x_1	-2	-5	4	9	10
x_2	-35	7	-7	-8	2
x_3	-3	1	-1	-2	3
x_4	-2	1	-1	-2	-2

appliquons la 1^{ère} méthode :

* la 1^{ère} troucature se fait sur la ligne x_4 qui possède 3 négatifs.

* la colonne est t_2 car $\inf(1, 5, 6) = 1$

* la lexico-positivité nous permet $\begin{cases} \beta_1 = -2 \\ \beta_2 = -2 \end{cases}$

(t_1)

	1	$-t_1$	$-t_2$	$-t_3$	$-t_4$
x_0	1	2	1	5	6
x_1	-2	-5	4	9	10
x_2	-35	7	-7	-8	2
x_3	-3	1	-1	-2	3
x_4	-2	1	-1	-2	-2
x_{λ}^{**}	.	.	(-1)	-2	-2

(t_2)

	1	$-t_1$	$-t_2$	$-t_3$	$-t_4$
x_0	1	2	1	3	4
x_1	-2	-5	4	1	2
x_2	-35	7	-7	6	16
x_3	-3	1	-1	.	5
x_4	-2	1	-1	.	.

En 1 seule troucature nous atteignons la structure cherchée.

et 2 colonnes redondantes :
 $\begin{cases} t_3 = 0 \\ t_4 = 0 \end{cases}$

(t_3)

	1	$-t_1$	$-t_2$
x_0	1	2	1
x_1	-2	-5	4
x_2	-35	7	-7
x_3	-3	1	(-1)
x_4	-2	1	-1

(t_4)

	1	$-t_1$	x_3^{**}
x_0	-2	3	1
x_1	-14	-1	4
x_2	-14	.	-7
x_3'	3	-1	-1
x_4	1	.	-1

(t_5)

	1	$-t_1$	$-x_3$
x_0	-2	3	1
x_1	-14	(-1)	4
x_2	-14	.	(-7)

$$x_4 = 1 - t_1 + x_3$$

On voit que (t_0) ne possède plus que 1 seul négatif par ligne. Un pivotage autour de (1) de la ligne précédente x_3 nous donne le tableau (t_1) où les lignes t_1 et x_6 sont devenues redondantes.

Des calculs relativement simples et rapides, nous permettent d'obtenir le Tableau cherché à un seul négatif par ligne et par colonne; soit (t_5) .

La triangularisation nous aurait fort éloigné de la solution.

II. 5.2 : Exemple de Triangularisation:

Soit t_0 le Tableau de départ à triangulariser avant la Recherche de la Base Majorante:

(t_0)

	1	$-x_1$	$-x_2$	$-x_3$	$-x_4$
x_0	.	1	3	3	4
x_5	-200	-3	-1	.	-2
x_6	-100	6	-2	-3	.
x_7	-50	.	1	-3	-5
x_8	.	.	.	-1	.
t_7^*	.	(-1)	-2	-3	-4

(t_0)

	1	$-x_1$	$-x_2$	$-x_3$	$-x_4$
x_0	.	1	.	.	.
x_5	-200	-3	5	9	10
x_6	-100	6	-14	-21	-24
x_7	-50	.	1	-3	-5
x_8	.	.	.	-1	.
t_7^*	.	.	(-1)	-1	-2

(t_1)

	1	$-t_1$	$-t_2$	$-x_3$	$-x_4$
x_0	.	1	.	.	.
x_5	-200	-3	5	4	.
x_6	-100	6	-14	-7	4
x_7	-50	.	1	-4	-7
x_8	.	.	.	-1	.
t_7^*	.	.	-1	(-1)	.

(t_2)

	1	$-t_1$	$-t_2$	$-t_3$	$-x_4$
x_0	.	1	.	.	.
x_5	-200	-3	1	4	.
x_6	-100	6	-7	-7	4
x_7	-50	.	5	-4	-7
x_8	.	.	1	-1	.
t_2^*	.	.	(-1)	-4	.

(t_3)

	1	$-t_1$	$-t_2$	$-t_3$	$-x_4$
x_0	.	1	.	.	.
x_5	-200	-3	1	.	.
x_6	-100	6	-7	21	4
x_7	-50	.	5	-24	-7
x_8	.	.	1	-5	.
t_2^*	.	.	.	-5	(-1)

(t_4)

	1	$-t_1$	$-t_2$	$-t_3$	$-t_4$
x_0	.	1	.	.	.
x_5	-200	-3	1	.	.
x_6	-100	6	-7	1	4
x_7	-50	.	5	11	-7
x_8	.	.	1	-5	.
t_2^*					

(t_5)

Intervertissons x_7 et x_8 on obtient t_6

	1	$-t_1$	$-t_2$	$-t_3$	$-t_4$
x_0	.	1	.	.	.
x_5	-200	-3	1	.	.
x_6	-100	6	-7	1	4
x_8	.	.	1	-5	.
x_7	-50	.	5	11	-7

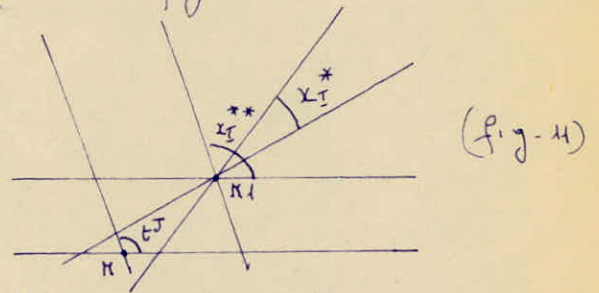
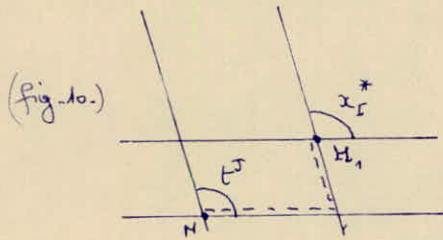
(t_6)

On peut d'ores et déjà arrêter la Triangulisation car le Tableau (t_6) possède déjà la base Majorante cherchée.

d'où l'Intérêt d'un tel processus.

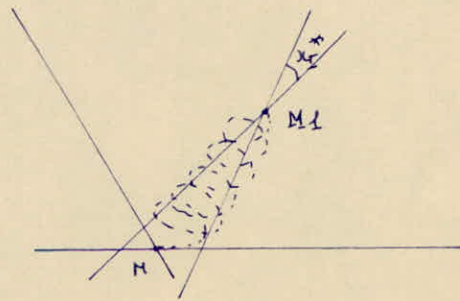
II - 6. TRIANGULARISATION -

Comme toujours, le problème est d'atteindre l'optimum le plus rapidement possible - Nous possédons la base majorante parfaite - Si le nombre d'itérations est très grand ceci provient du fait que les bases t^J et x_I^* ne sont pas identiques - Géométriquement en rendant parallèles les plans représentant ces bases, nous atteignons l'optimum en deux itérations (fig. 10.)



Mais présentement x_I^* se trouve sous la forme illustrée dans la fig. 11, nous devons introduire une base auxiliaire x_I^{**} parallèle à t^J et ayant le même sommet que x_I^* pour atteindre rapidement l'optimum -

Pour obtenir ce parallélisme nous faisons appel à la triangularisation, qui permet de éviter dans le cas de n contraintes un cheminement en forme d'hélice (fig. 12)

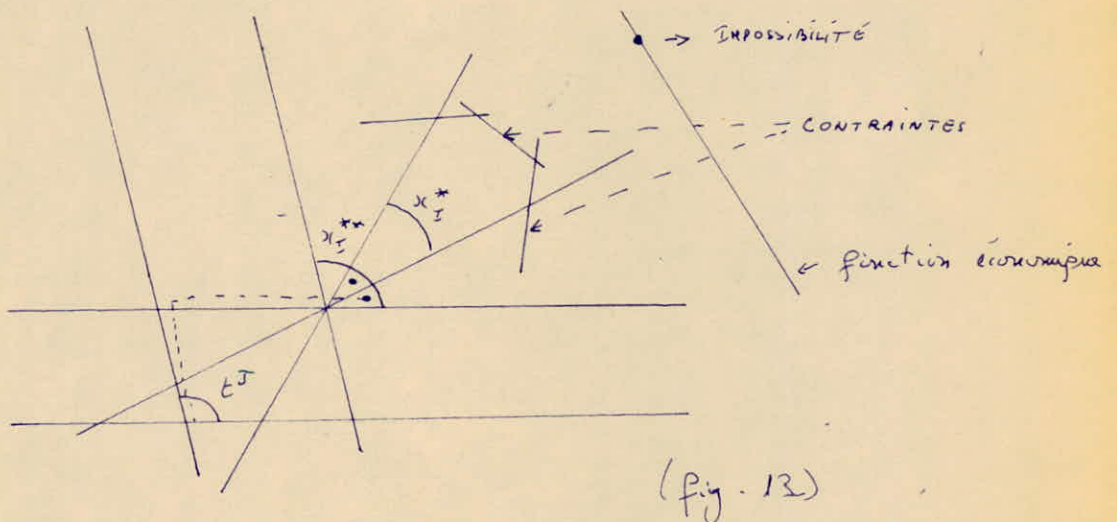


(fig. 12)

II - 7. FINITIONS

après les n itérations opérées suivant les pivots négatifs, de la base Majorante x_I^{**} , nous constatons alors, la positivité du second membre pour cette partie - Géométriquement le sommet se situe dans x_I^{**} - Il reste à vérifier s'il appartient aussi à x_I^* c'est à dire si le reste des second membres (contraintes n'appartenant pas à la base optimale) est positif - s'il ne l'est pas nous effectuons des itérations supplémentaires (en nombre restreint d'ailleurs car nous ne sommes pas loin de l'optimum) appelées finitions.

Remarque: à la suite des itérations et des finitions, l'optimum peut ne pas être atteint - Géométriquement le point est dans x_I^{**} ainsi que dans x_I^* mais il ne vérifie pas les contraintes (fig 13) - C'est l'impossibilité.



II. 8 : Synthese Generale

La Methode des deux Bases Majorantes, s'applique donc à n'importe quel problème pourvu qu'il ait une solution.

A. — Si le Tableau de départ est J- admissible le processus Operatorce est le suivant :

- ① Résoudre le programme linéaire en nbres continus.
- ② Qui nous donne une Base Optimale de Rang N .
- ③ Cette base exprimée en fonction de la base initiale B_0 donne un problème Carré.
- ④ On cherche une Base Majorante pour la base initiale.
- ⑤ On cherche une deuxième Base Majorante pour la base Optimale par triangularisation.
- ⑥ Après N itérations et éventuellement quelques opérations de finitions nous atteignons l'Optimum.

B. — Si le Tableau de départ n'est pas J- Admissible

- ① On installe les données de la PHASE I.
- ② On résout le problème en Continu pour la PHASE I
À l'Optimum nous avons une Base B_1
- ③ On résout le Problème en Continu pour la Phase II.

On trouve une Base Optimale B_2 .

④ On exprime B_1 en fonction de $B_0 \Rightarrow$ problème Carré.

⑤ Pivotage autour de la Matrice Unité \Rightarrow J-Admissibilité.

⑥ Recherche des 2 Bases adjacentes.

⑦ N. Itérations - finition.

⑧ Suppression des variables artificielles et du Nouveau second membre.

⑨ Recherche des 2 Bases adjacentes pour B_2 .

⑩ N Itérations - finition

\Rightarrow Optimum du problème.

Schema Resume'

Installation Phase I.

$T_0 =$ tableau initiale.

	1	B_0							
x_{i0}	.	+	-	-	+	-	+	-	+
+		Nbres. Entiers							
-									
-									
-									
+									
-									

	N	1	B_0							
x_{i0}	.	.	+	-	-	+	-	+	-	+
.	+		Nbres. Entiers							
.	-									
.	-									
.	-									
.	+									
.	-									
x_e	1	.	1							
	1	.		1						
	1	.			1					
	1	.					1			



Optimum Phase I.

	N 1	B1						
		+	+	+	+	+	+	
xe		+	Nombres Continus					
		-						
		-						
		+						
		-						
		-						
		-						
		•	x					
		•	x					
		•	x					
		•	x					
		•	x					

Suppression V.A. et N^{aux} second membre.
Optimum ϕ II.

		B2					
		+	+	+	+	+	+
		+	Nombres Continus				
		+					
		+					
		+					
		+					
		+					

	N 1	B0-						
		+	-	-	+	-	+	
ϕ_1		+						
		+						
		-						
		-						
		+						
		-						
		+						
		-						
xe	1	1	①					
	1	1	①					
	1	1	①					
	1	1	①					
contraintes ϕ B1		x						
		x						
		x						
		x						
		x						
		x						

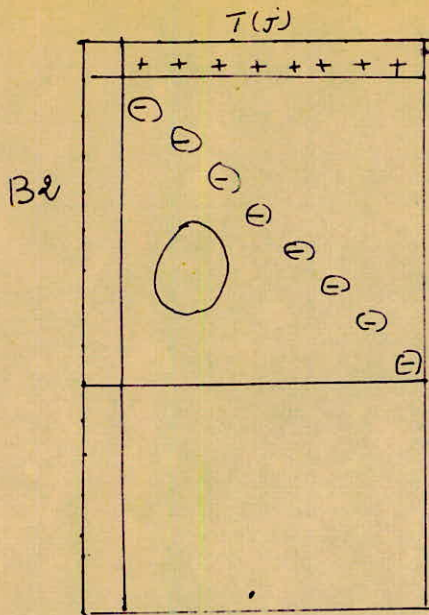
Installation ϕ I.
frustage autour
de la matrice.
Unité.

	N 1	T(j)						
		+	+	+	+	+	+	
B1	x	+	⊖					
	x	+	⊖					
	x	-	⊖					
	x	-	⊖					
	x	+	⊖					
	x	+	⊖					
	x	-	⊖					
	x	-	⊖					
	x	-	⊖					
1	1	1						
	1	1						
	1	1						
	1	1						
x	x							
	x							
	x							
	x							
	x							
	x							

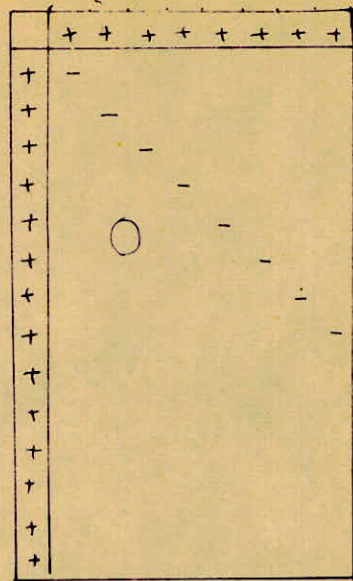
Base
Majorante
proefante

	1	T(j)					
		+	+	+	+	+	+
B1	⊖						
	⊖						
	⊖						
	⊖						
	⊖						
	⊖						
	⊖						
	⊖						
	⊖						

Optimum ϕ I.
suppression V.A.
et N^{aux} S.H.



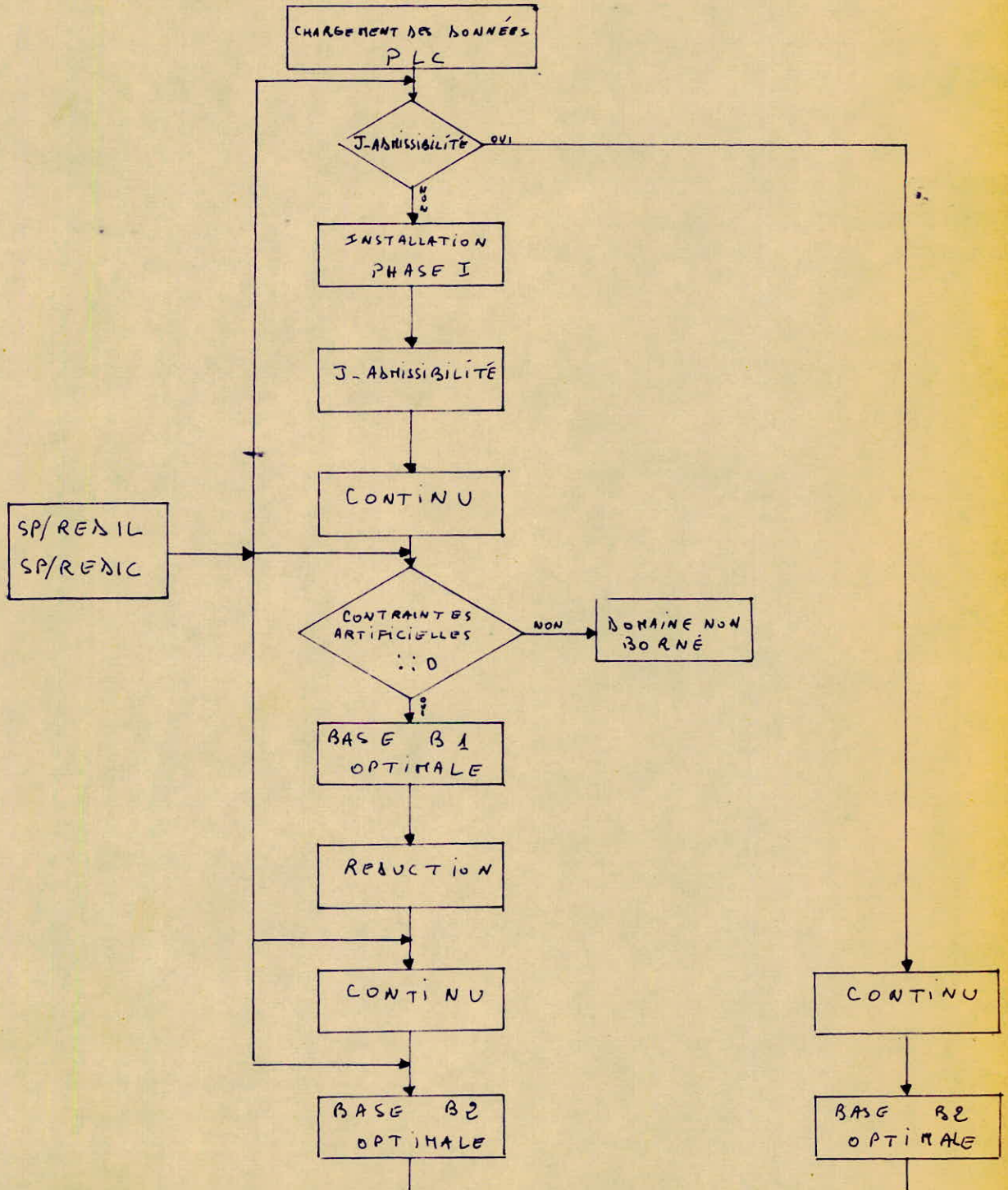
Recherche d'une base
 Majorante parfaite pour β_2 .



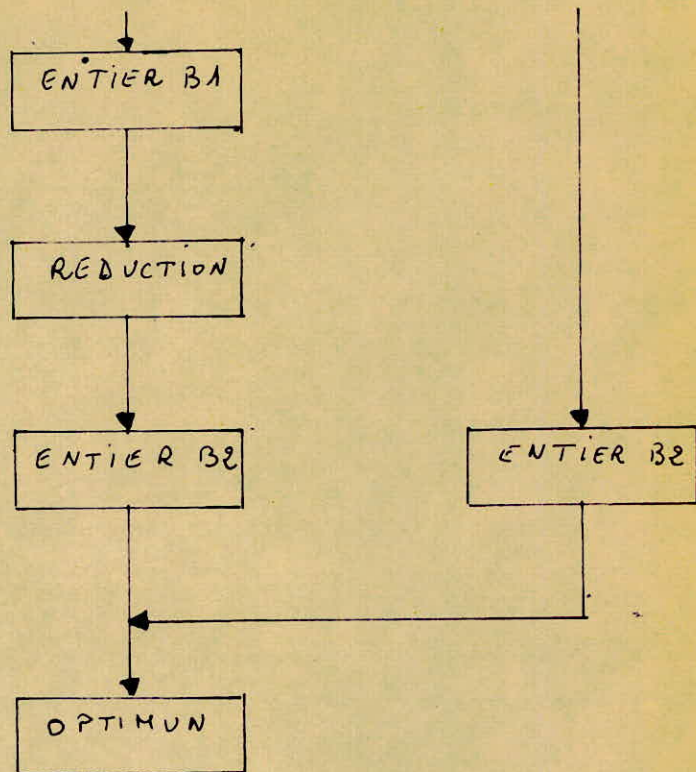
Optimum du problème

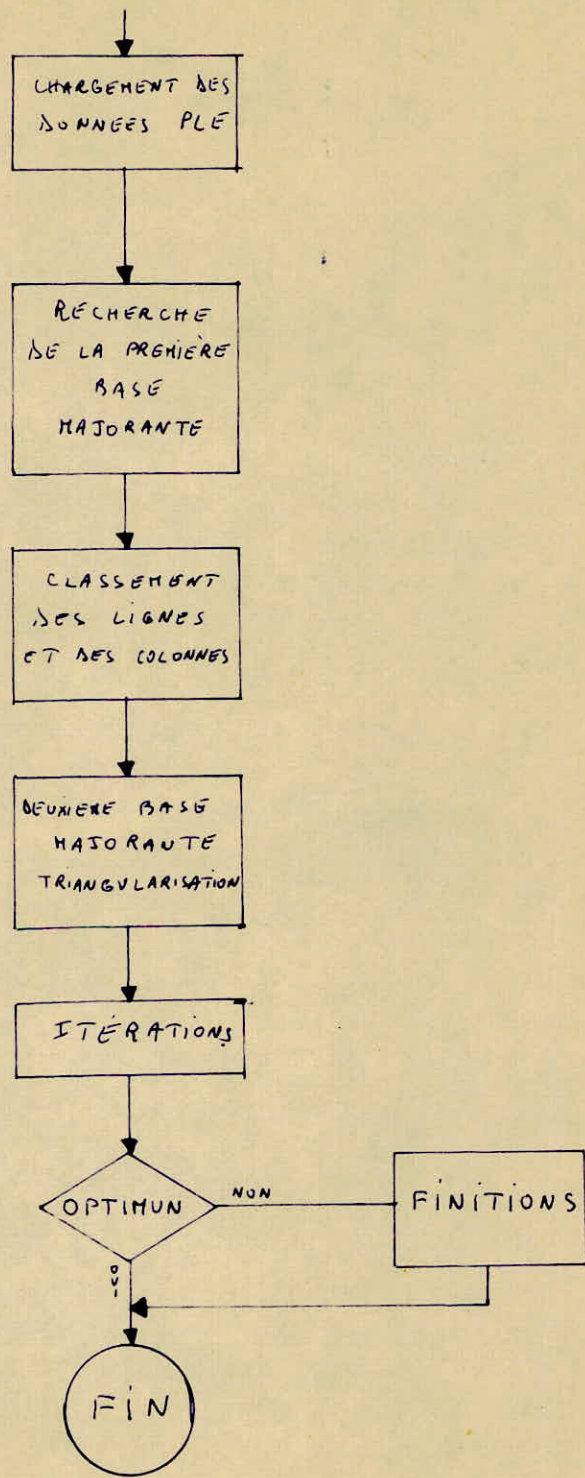
- ORGANIGRAMMES -

ORGANIGRAMME GÉNÉRAL - I -

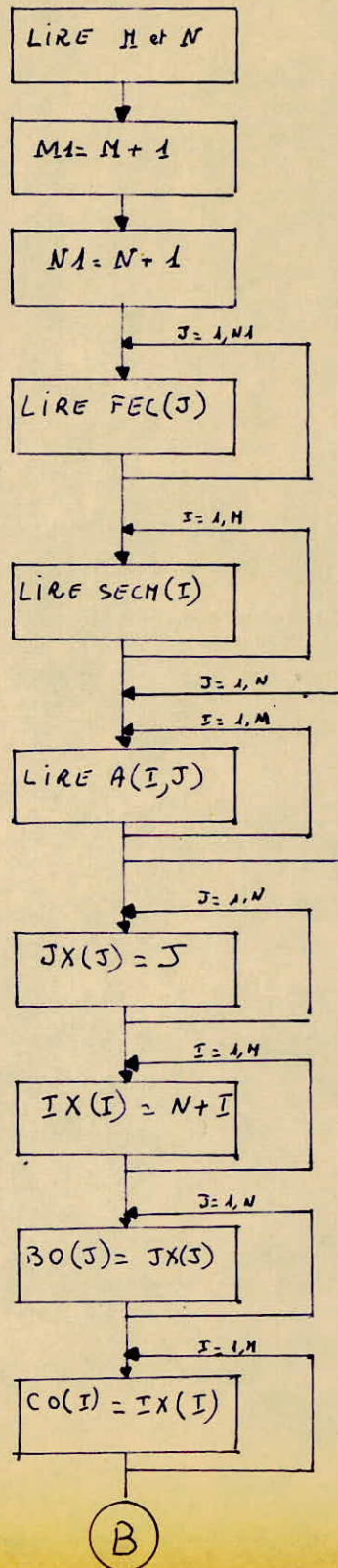


ORGANIGRAMME GÉNÉRAL - II -

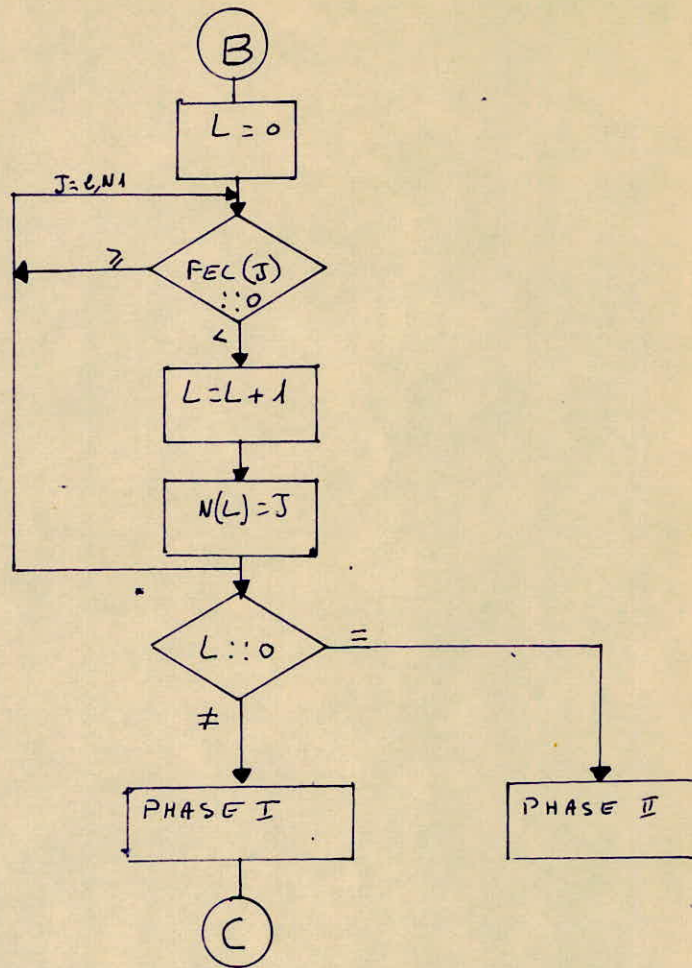




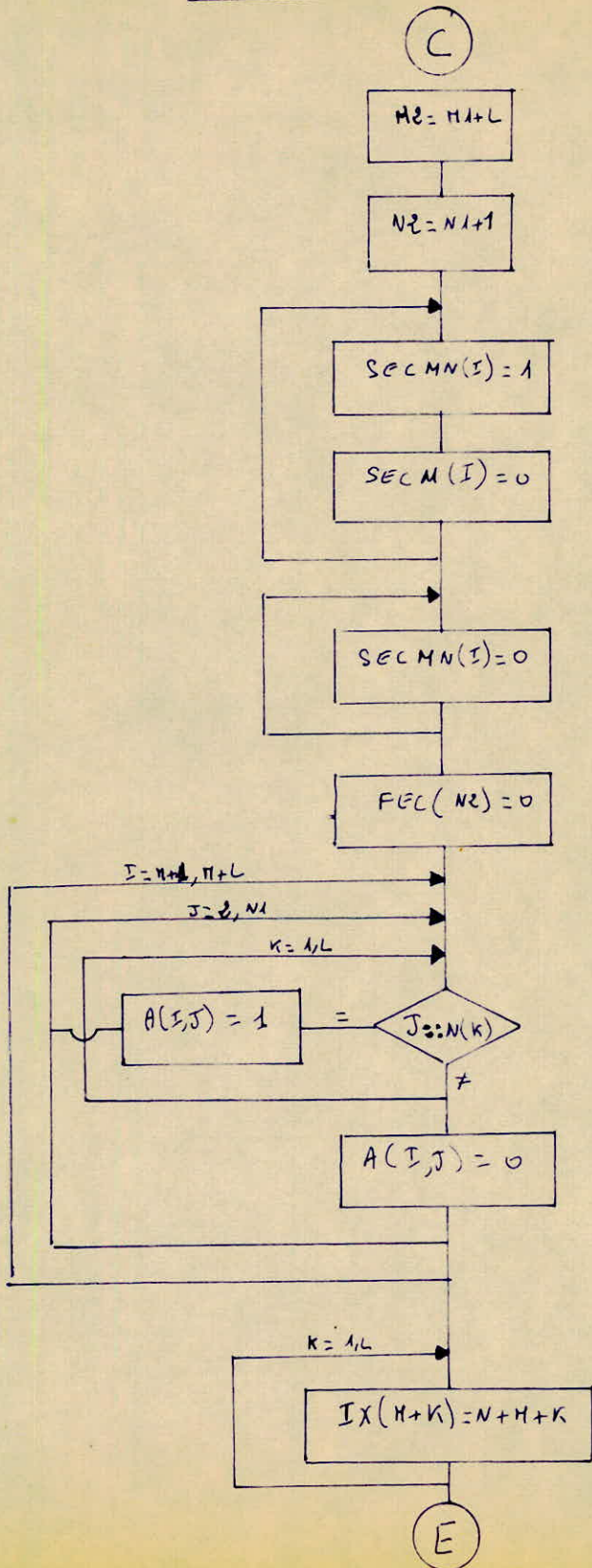
- CHARGEMENT DES DONNÉES -



- TEST DE LA J-ADMISSIBILITÉ -

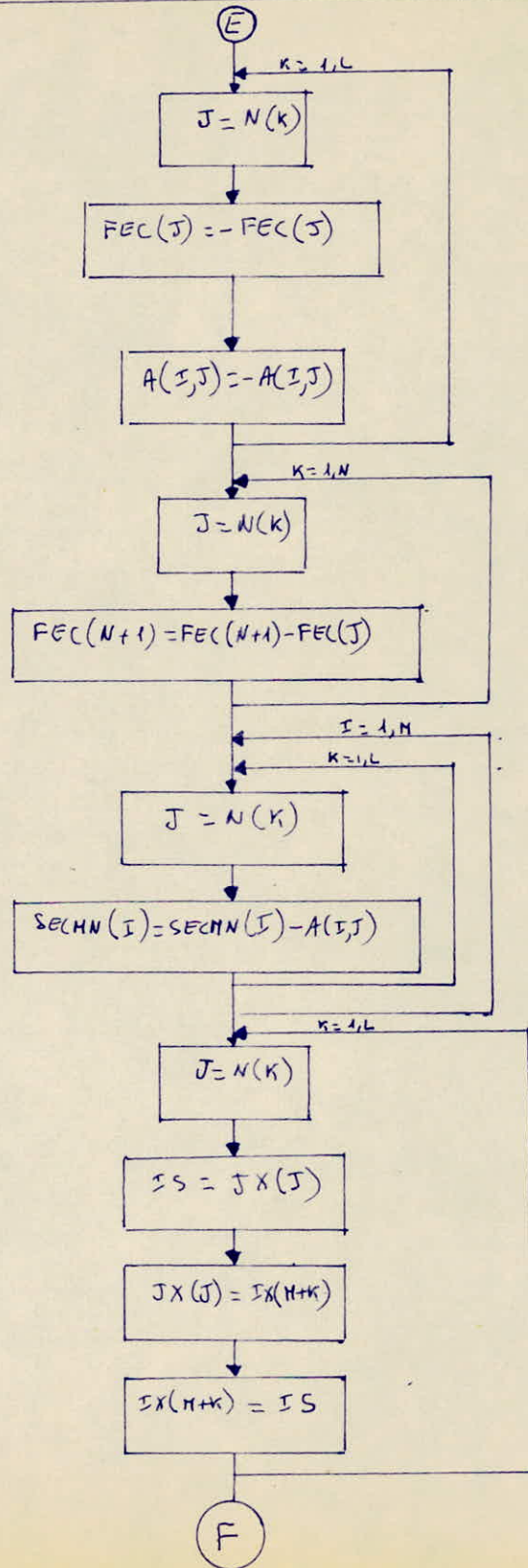


INSTALLATION DE LA PHASE I

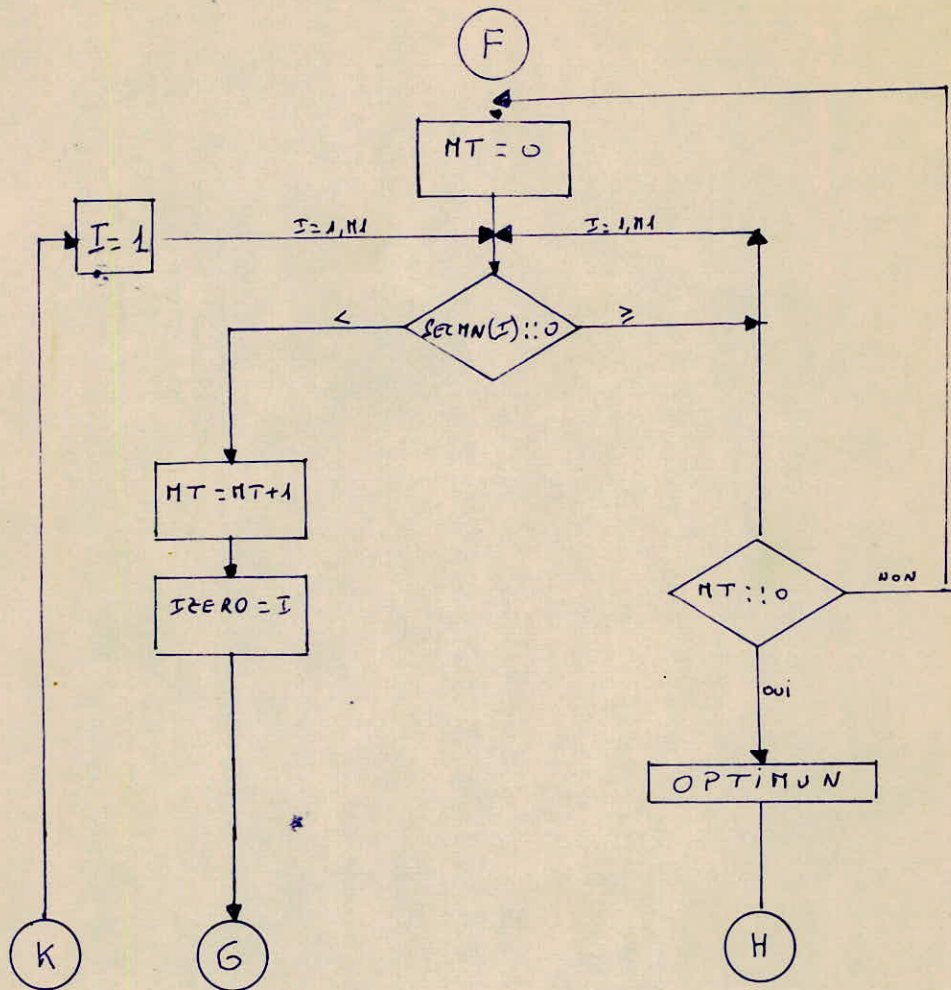


PHASE I.

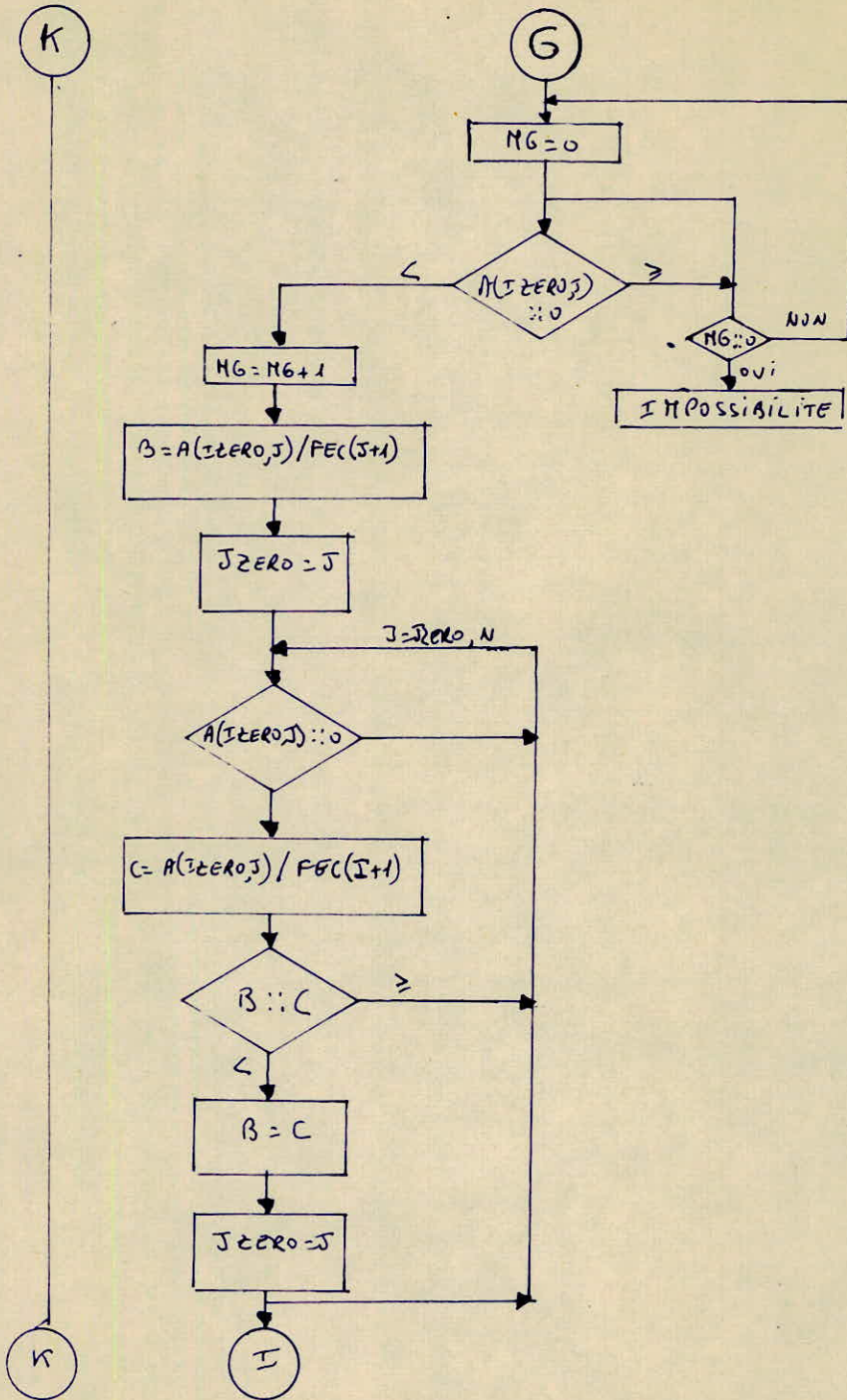
- PIVOTAGE AUTOUR DE LA MATRICE UNITÉ -



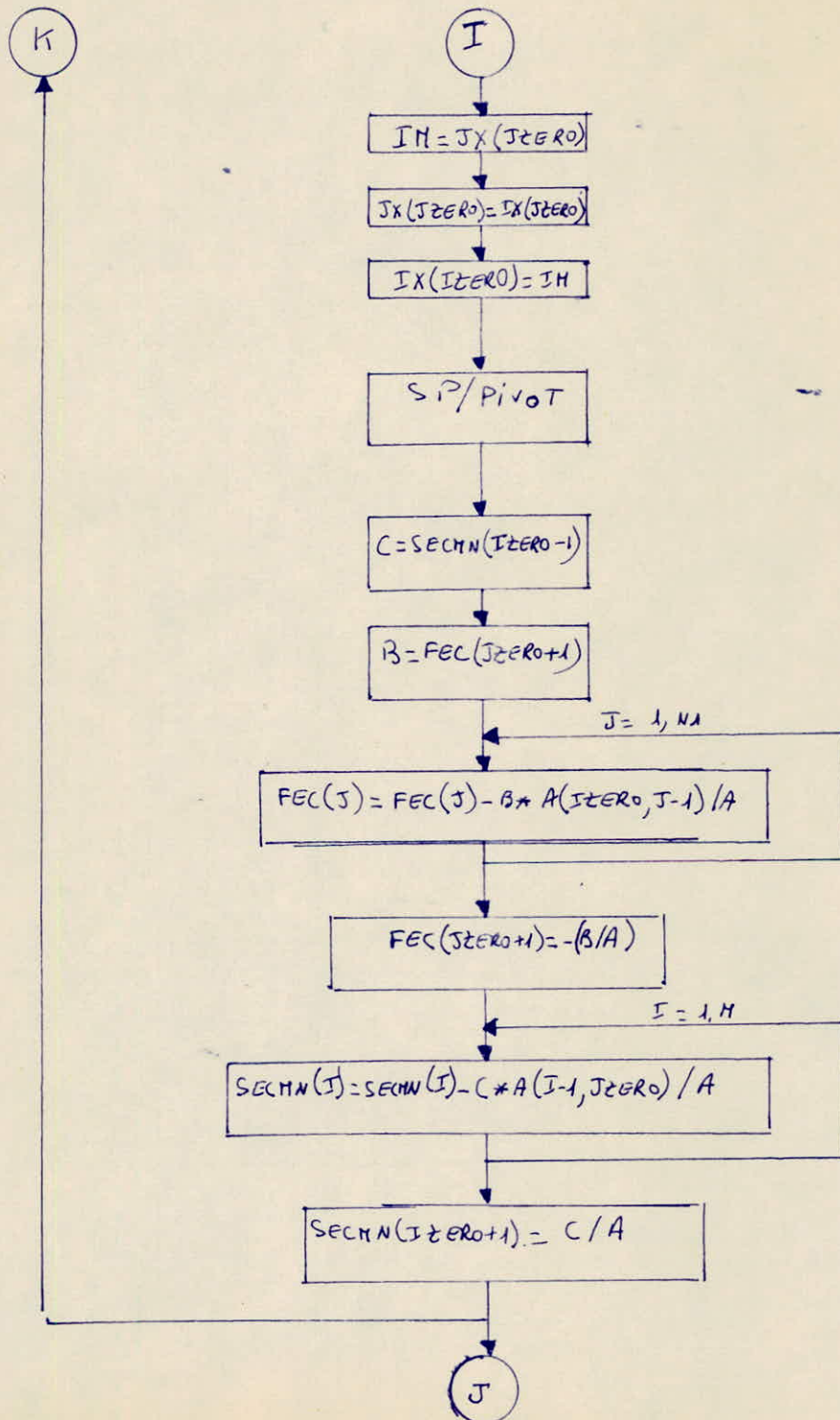
- CONTINU - I -

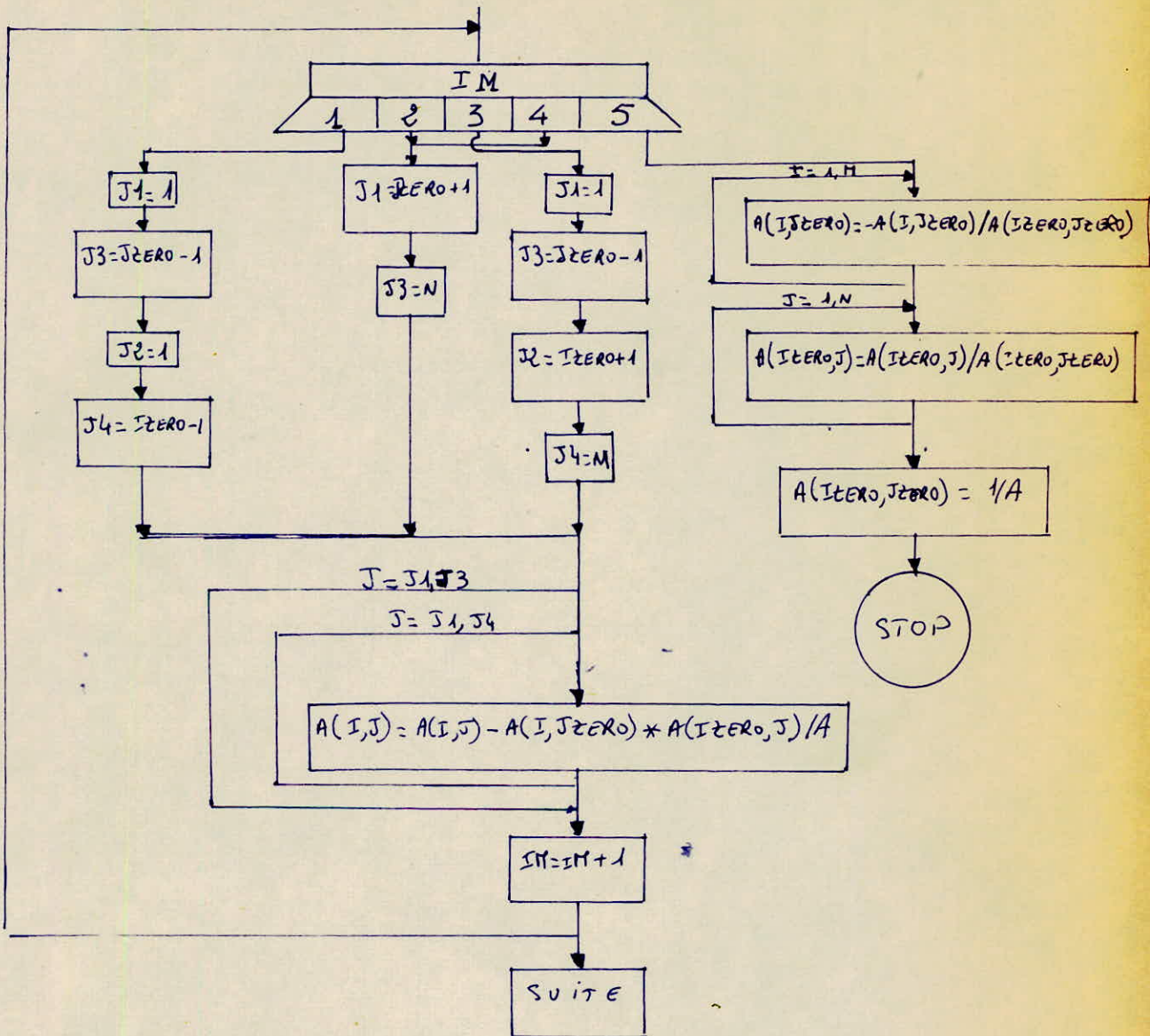


CONTINU - SUITE - II.

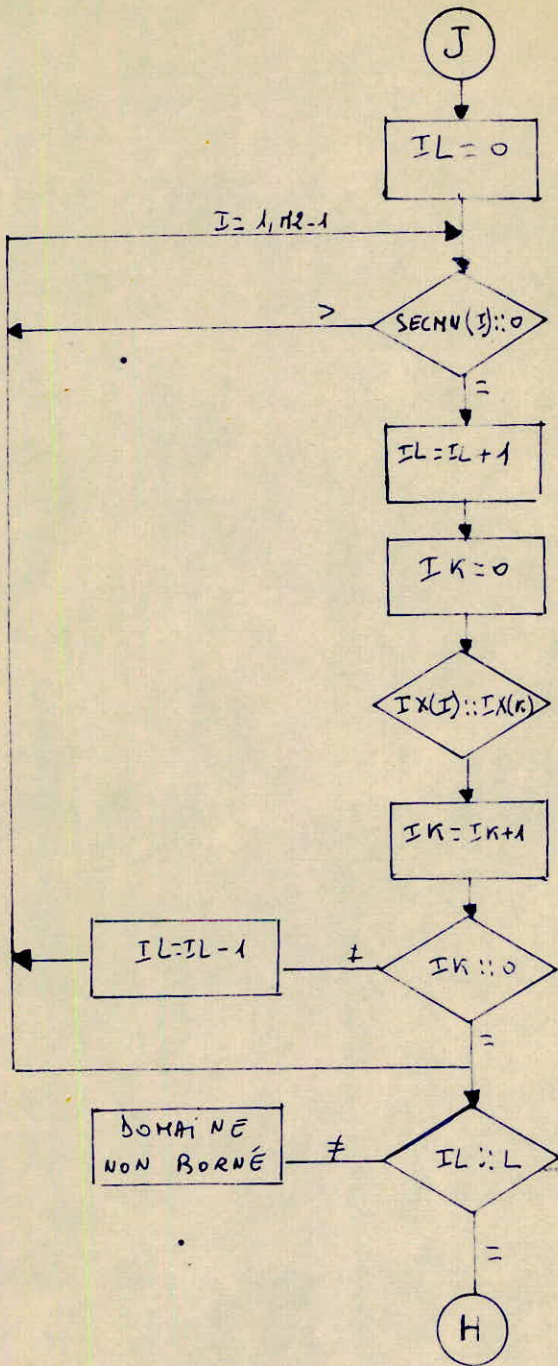


CONTINU - SUITE - III -

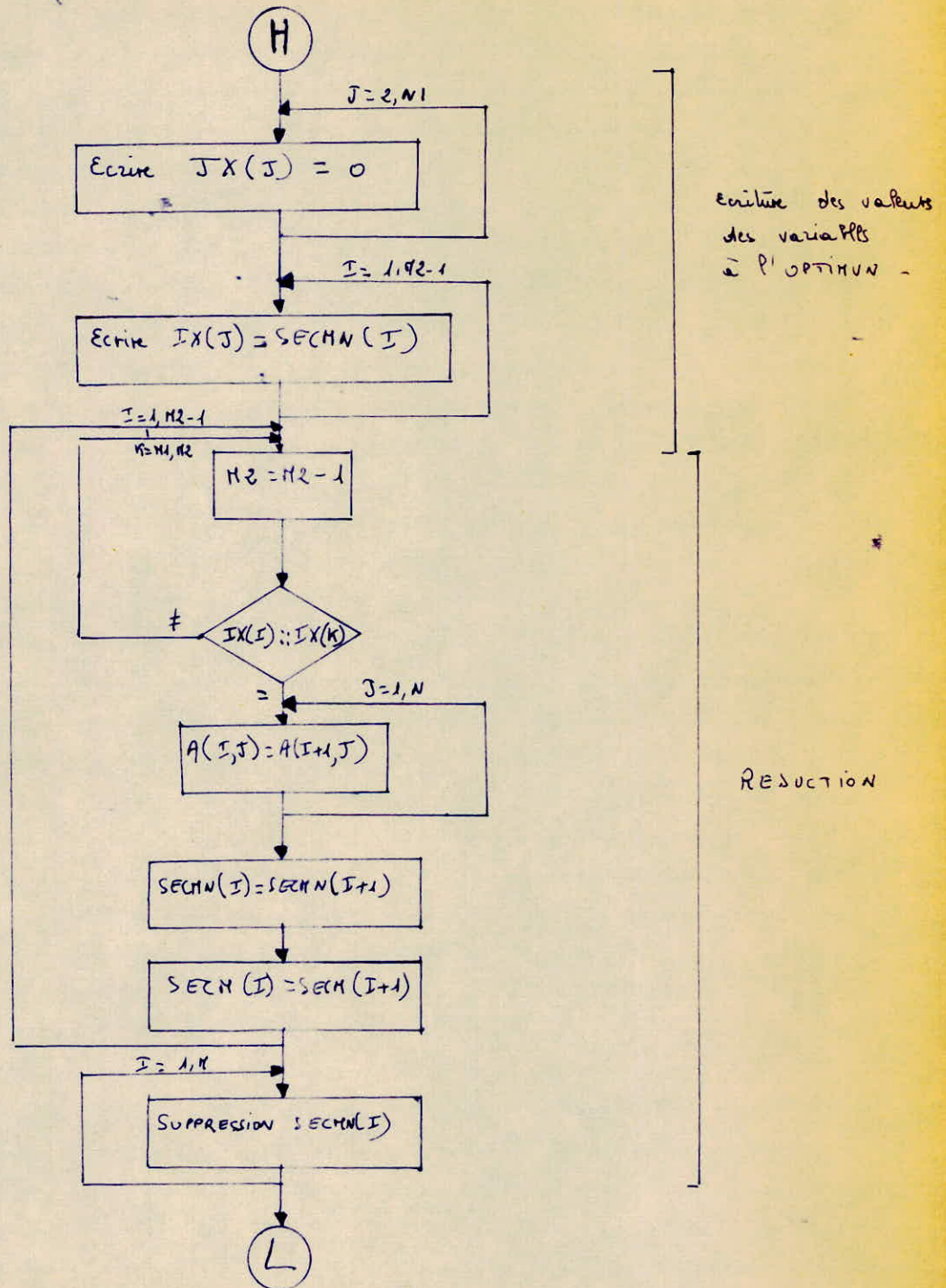




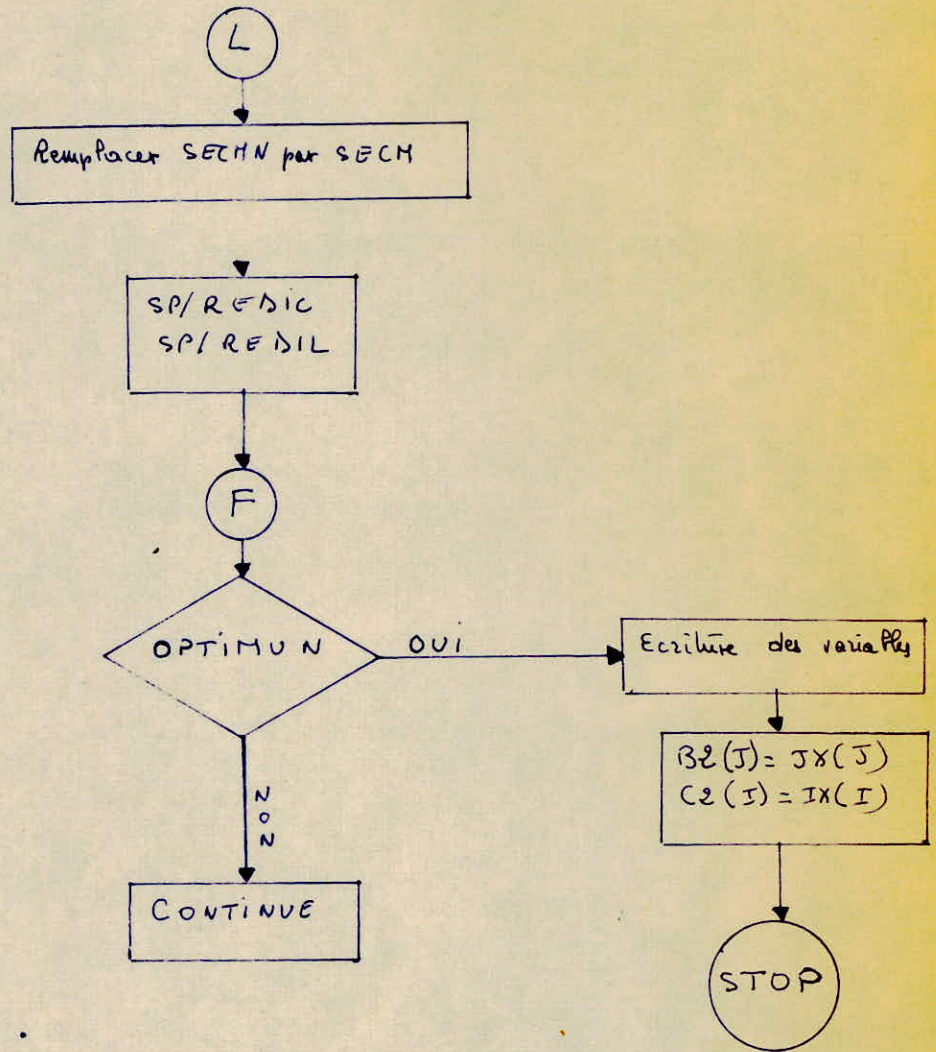
- TEST D'OPTIMALITÉ -



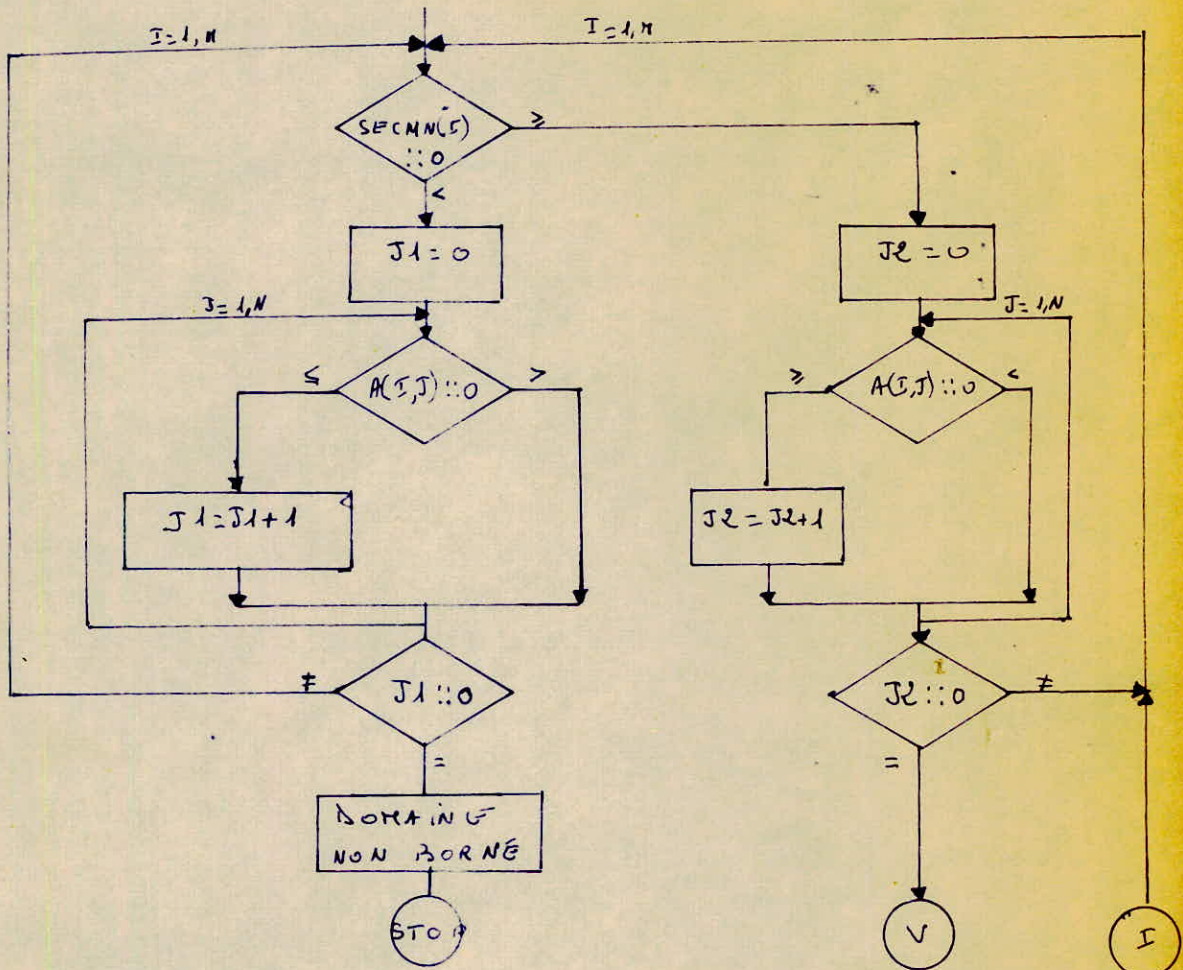
OPTIMUM ET REDUCTION

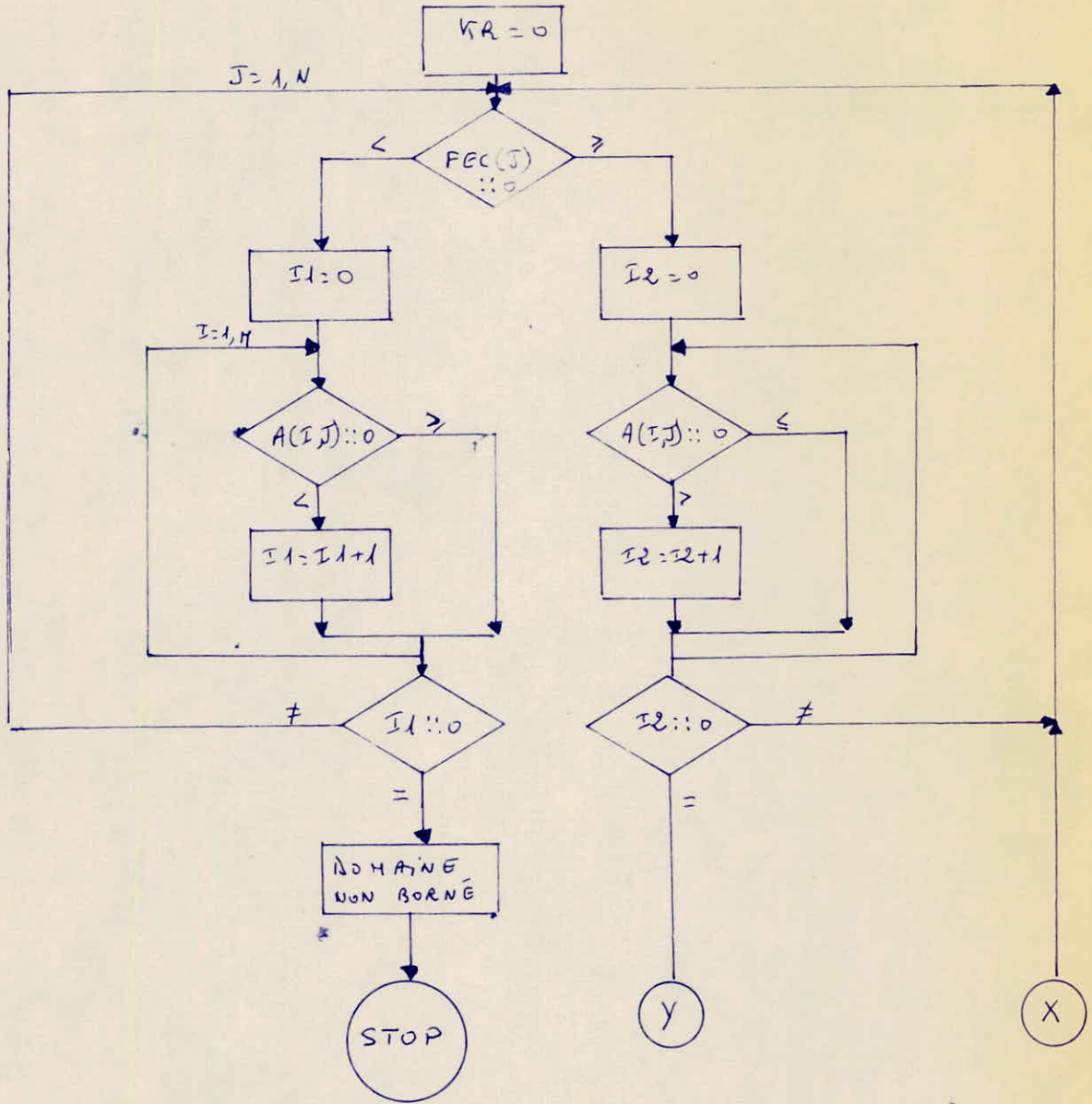


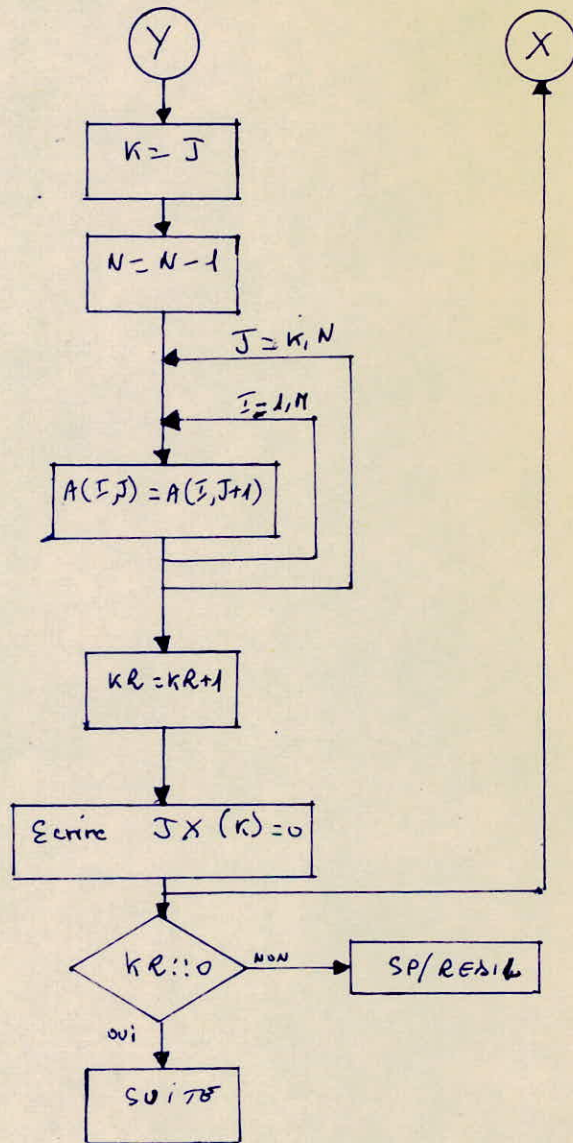
- PHASE II -



Sous PROGRAMME : RESONANCE - IMPOSSIBILITÉ par LIGNE

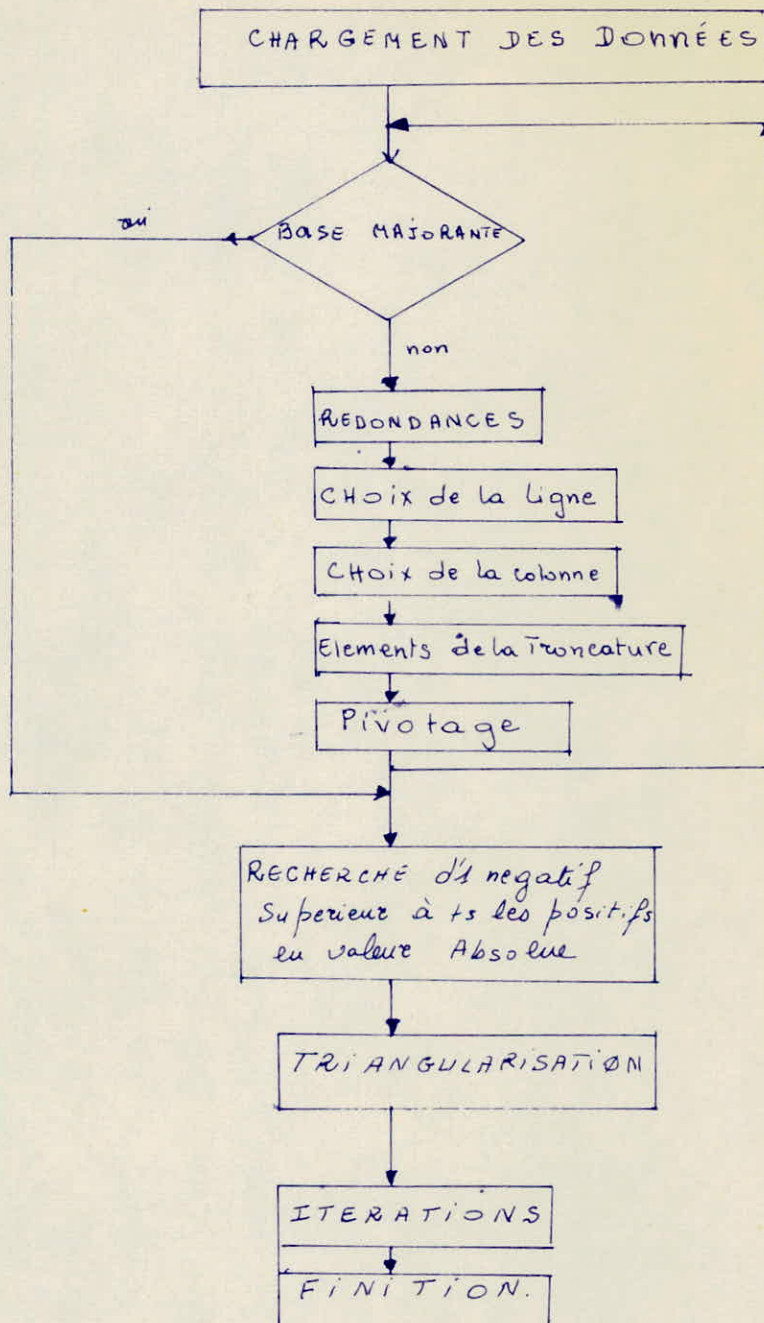






Recherche de la Solution en Nombres Entiers.

Organigramme general:



CHARGEMENT DES DONNÉES

charg^t des Variables
qui $\in B_1$; $\notin B_0$
 $\phi(X)$

$\phi(Y)$
charg^t des Variables
qui $\in B_1$; $\in B_0$

$\phi(U)$
Chargement des "L"
Variables Artificielles

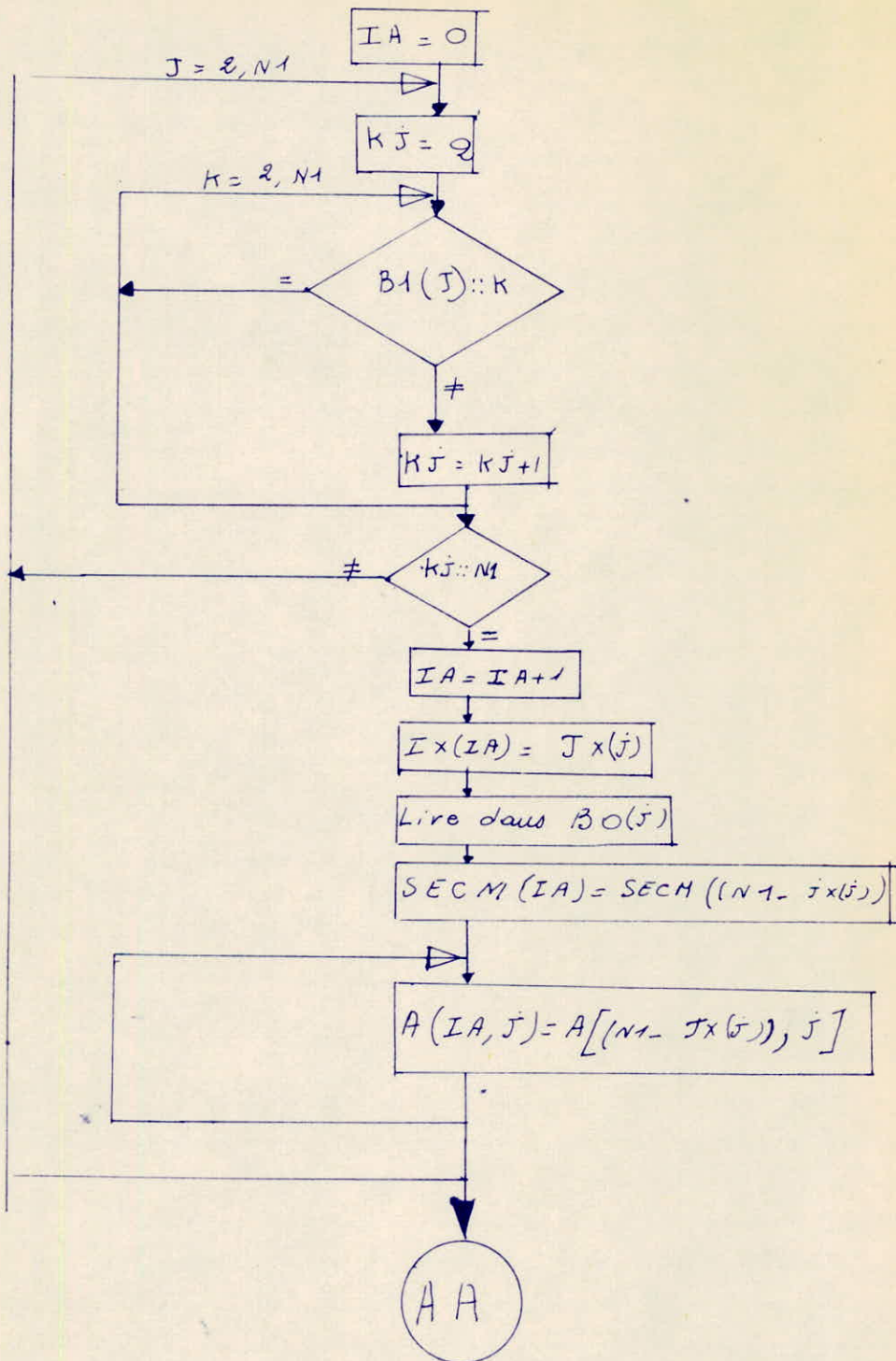
$\phi(Z)$
charg^t des Variables
qui $\notin B_1$, $\in B_0$

$\phi(F)$
charg^t des Variables
qui $\notin B_1$, $\notin B_0$.

$\phi(V)$
charg^t du Second
Membre Nouveau.

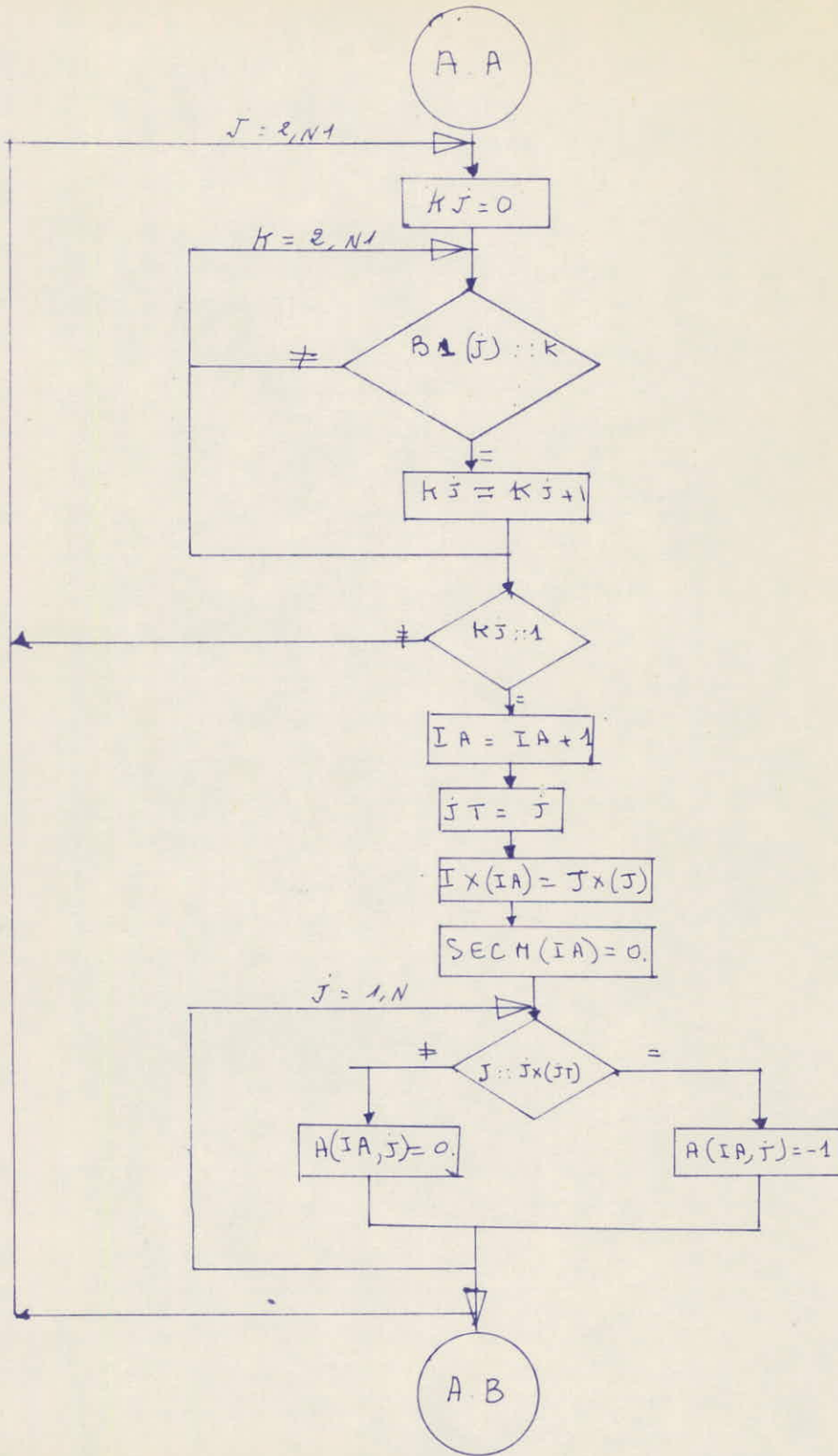
FIN
CHARGEMENT

CHARGEMENT DES DONNÉES $\phi(x)$



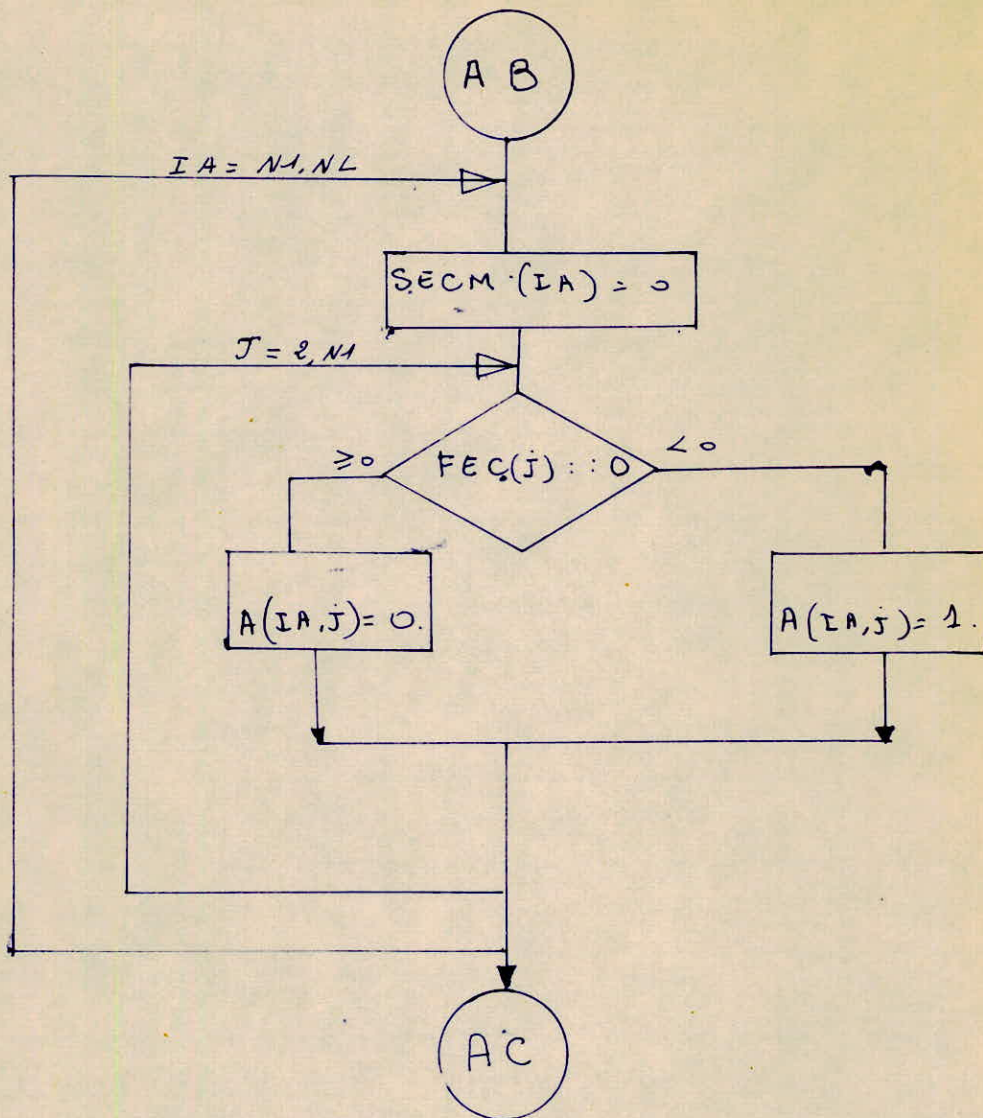
Φ Y

Chargement des données.



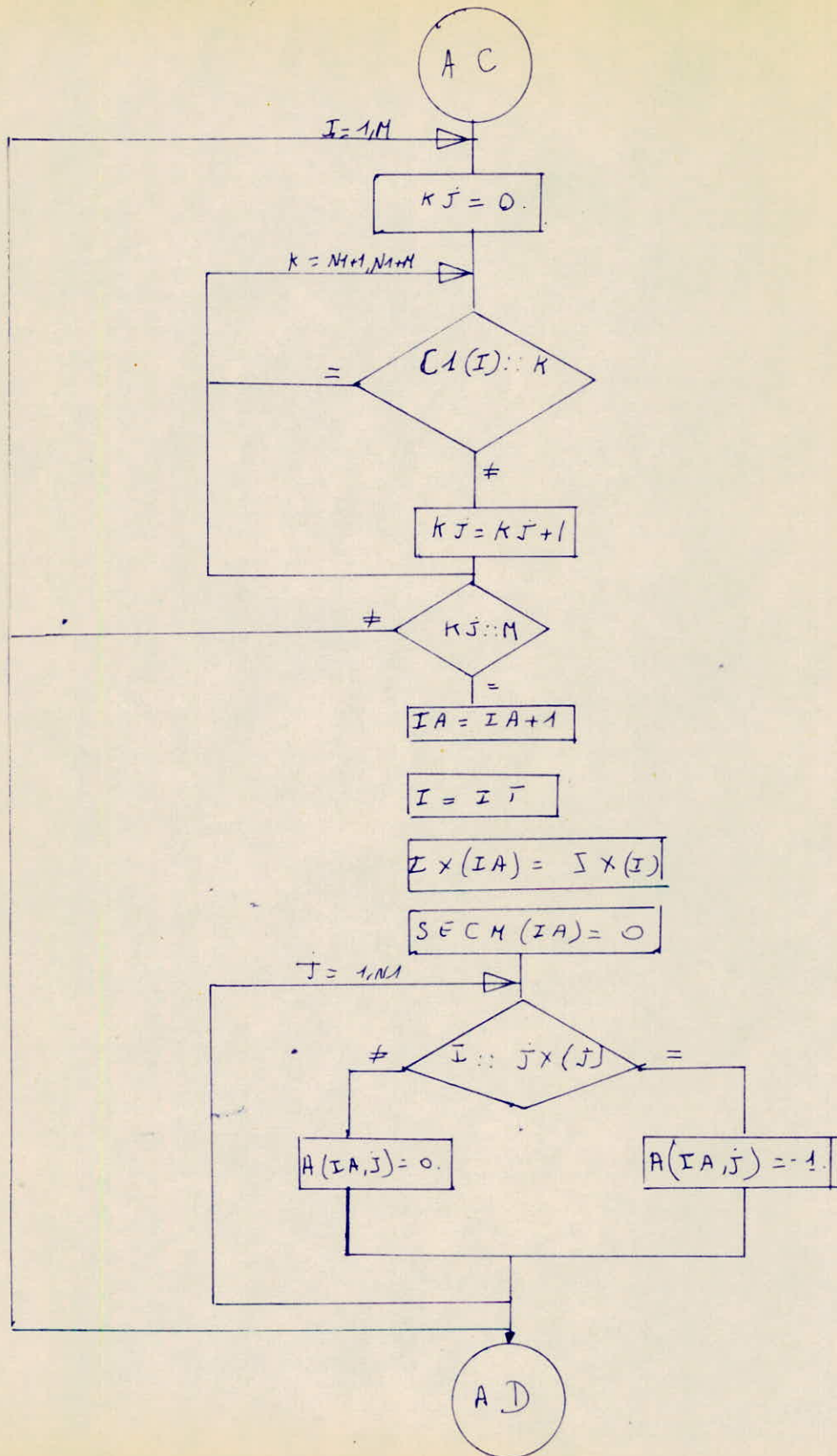
Installation des 1
et des "zero"

$\phi(4)$ Chargement des données



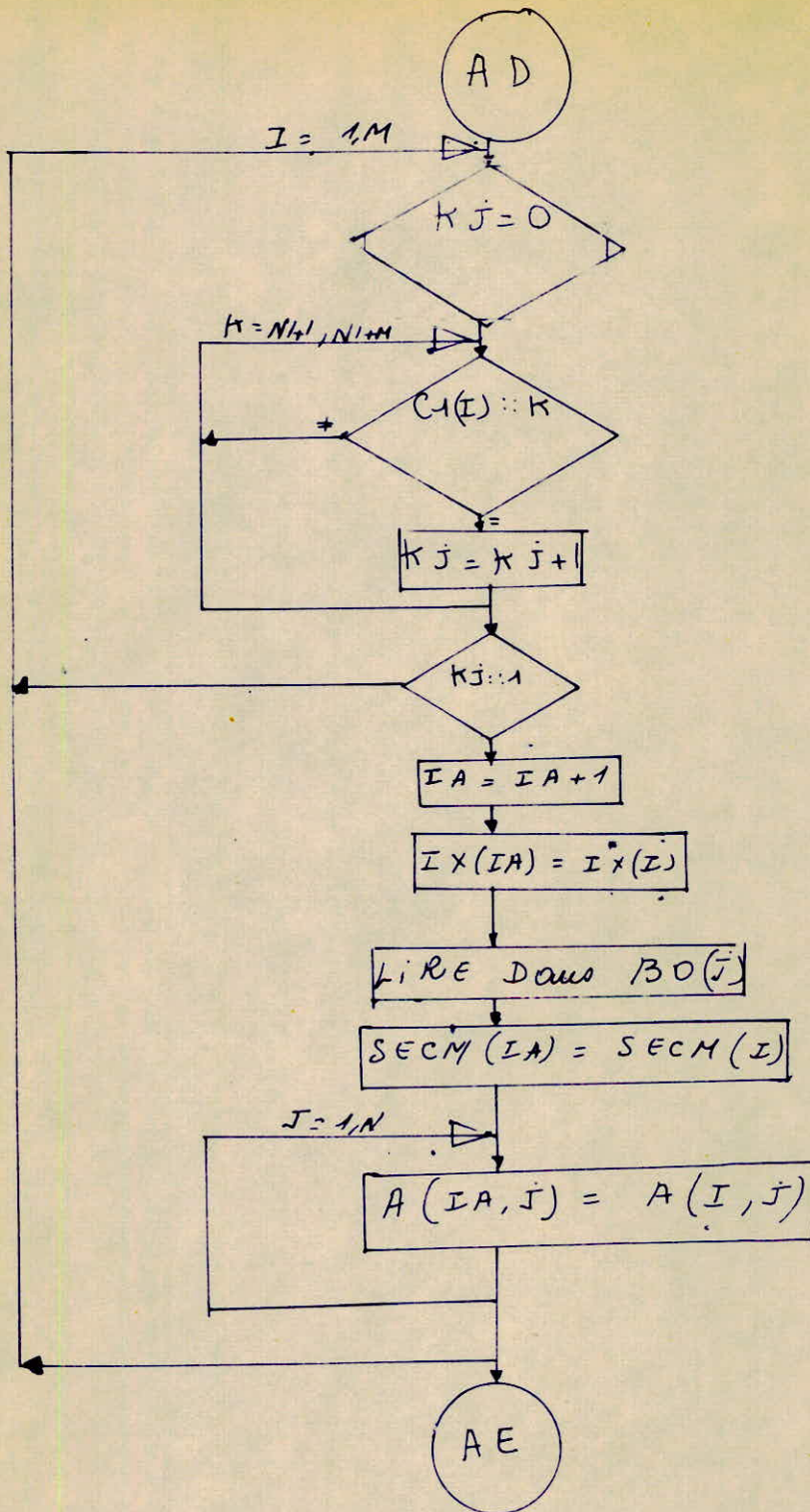
$\phi(z)$

Chargement des Données :



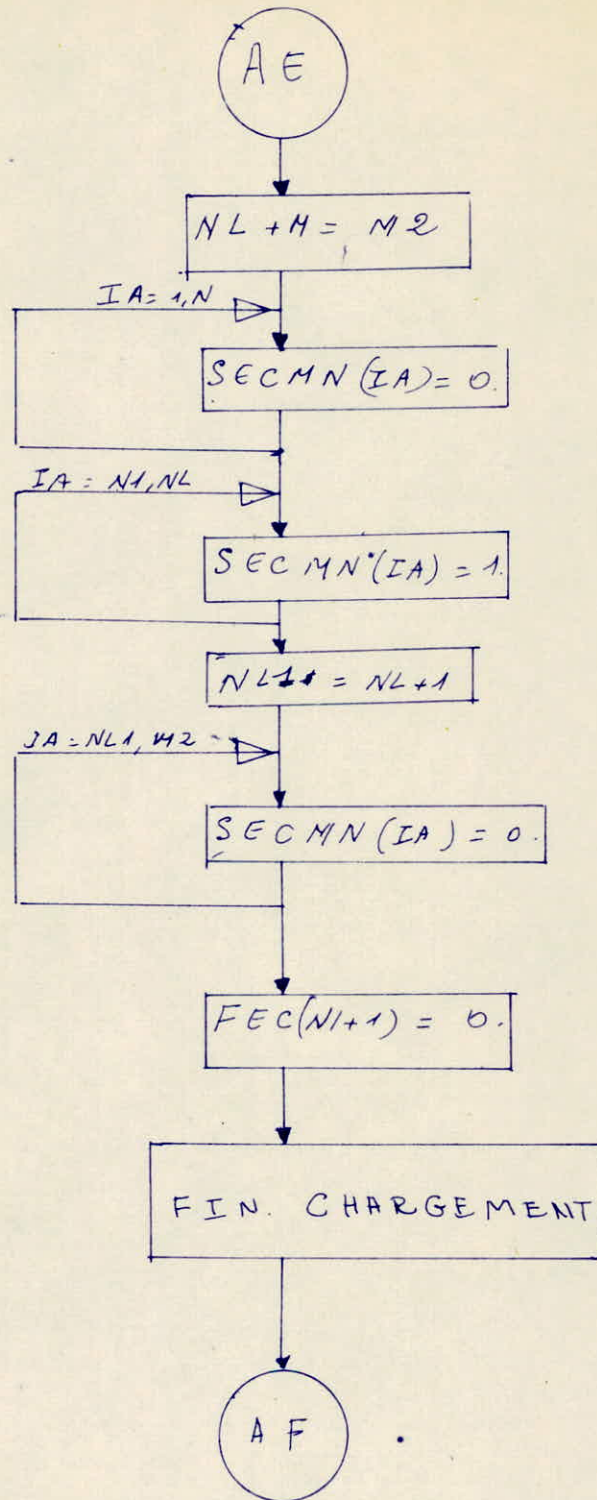
$\phi(T)$

Chargement des données



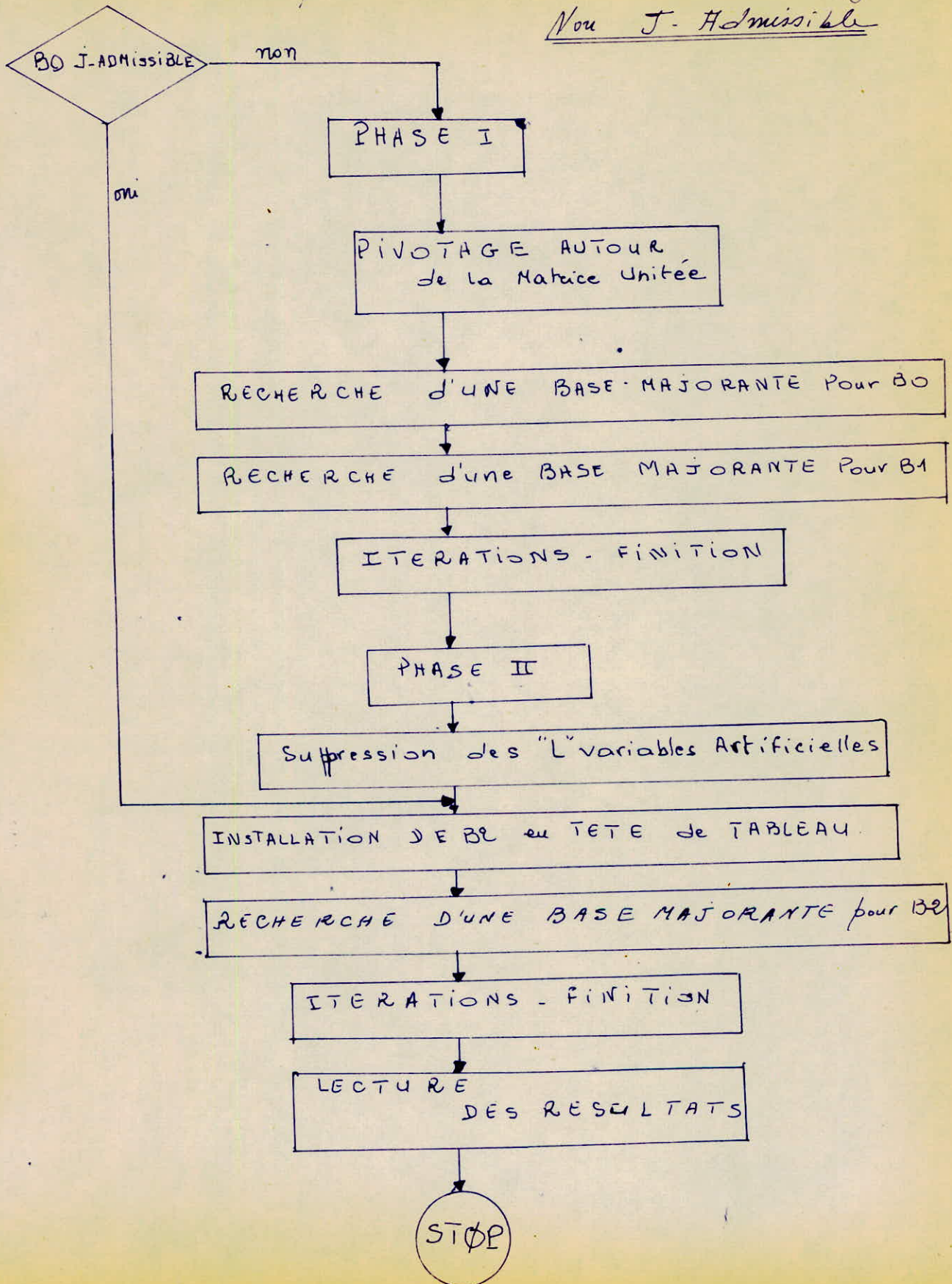
Chargement des données

$\phi (v)$

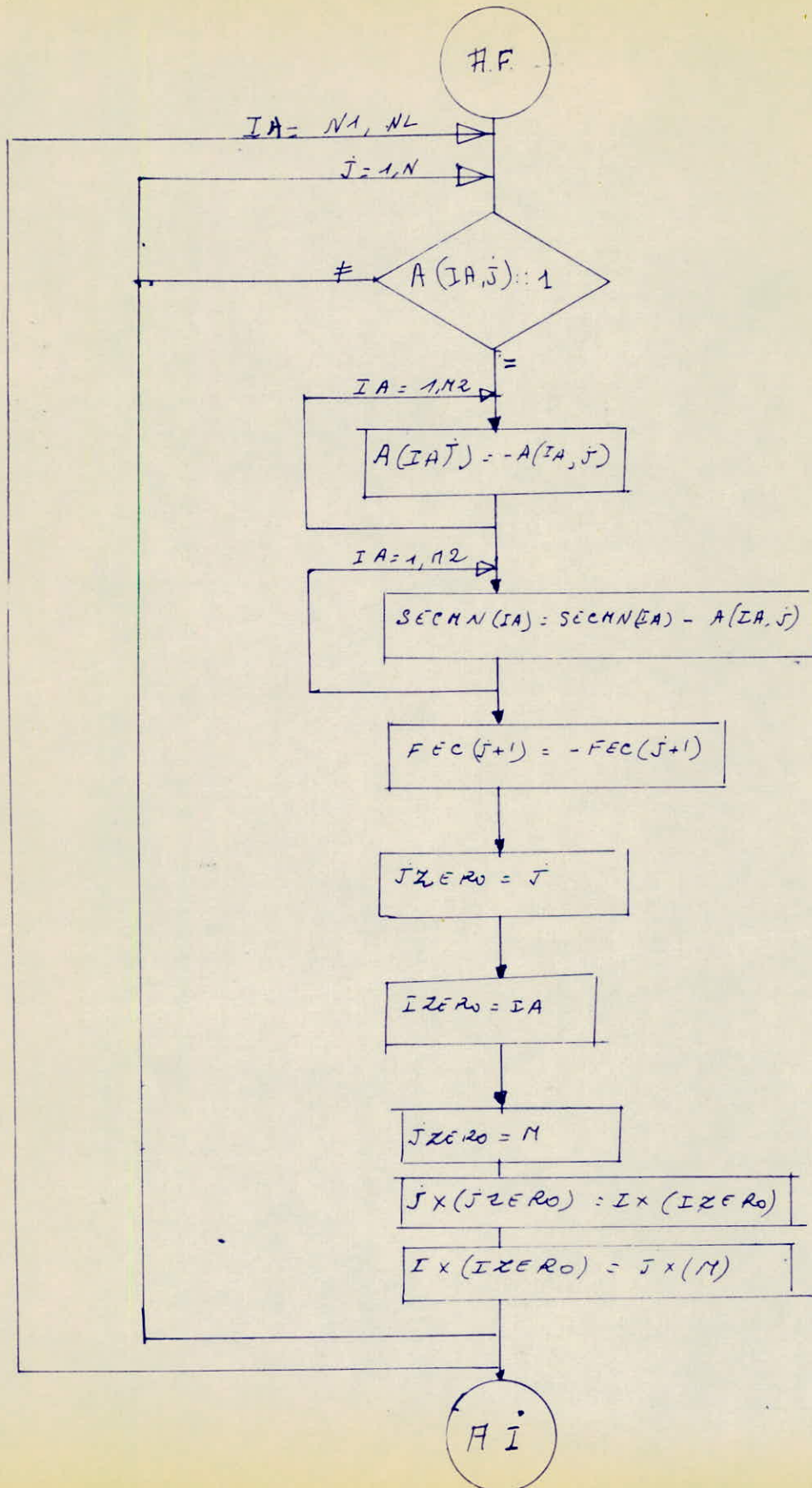


Adaptation de la méthode à un problème

Non J-Admissible

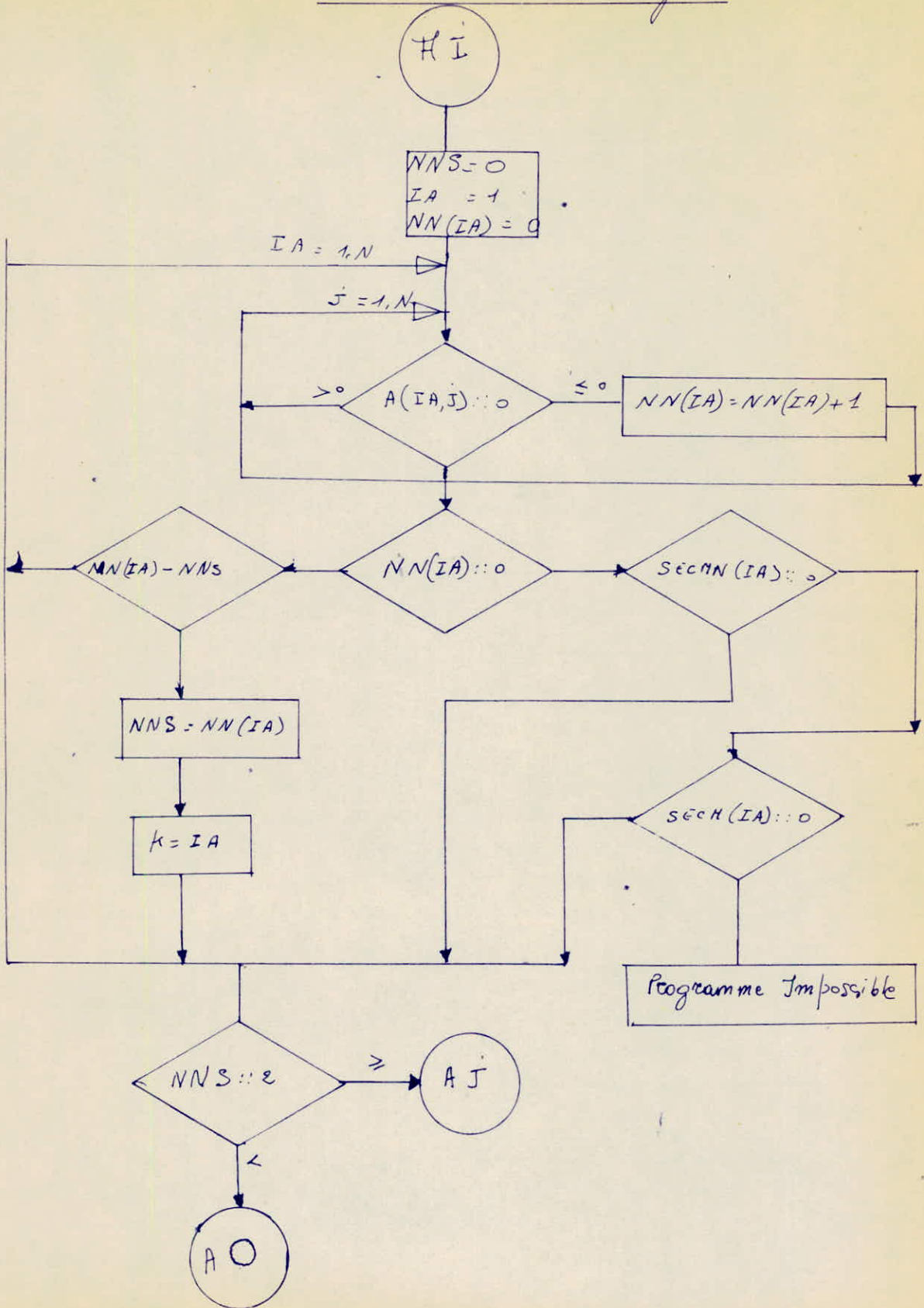


Pivotage autour de la matrice Unité



Recherche de la 1^{ère} ligne

Choix de la ligne



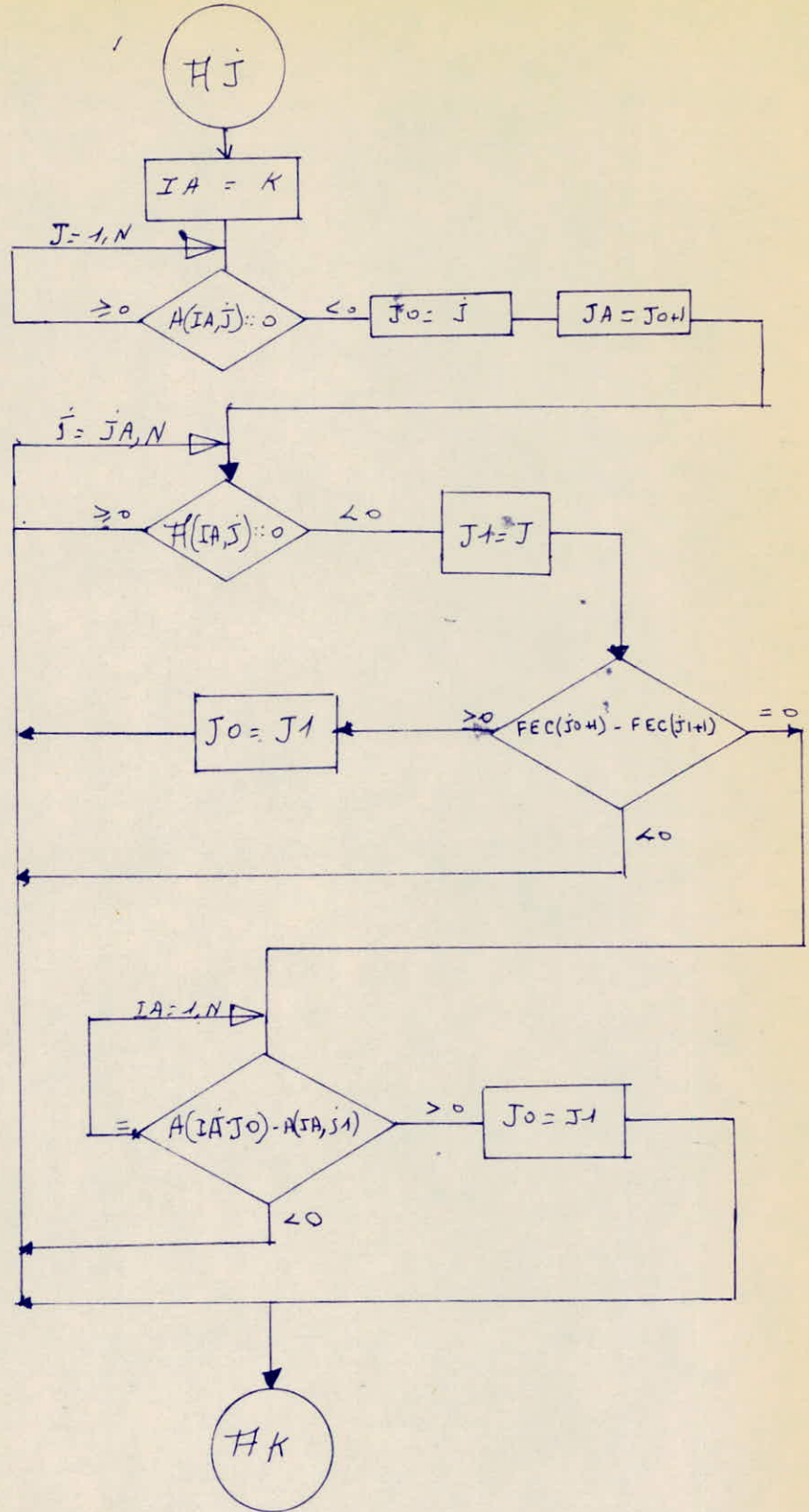
Recherche de la 1^{ère} Base Triangulaire

Choix de la colonne

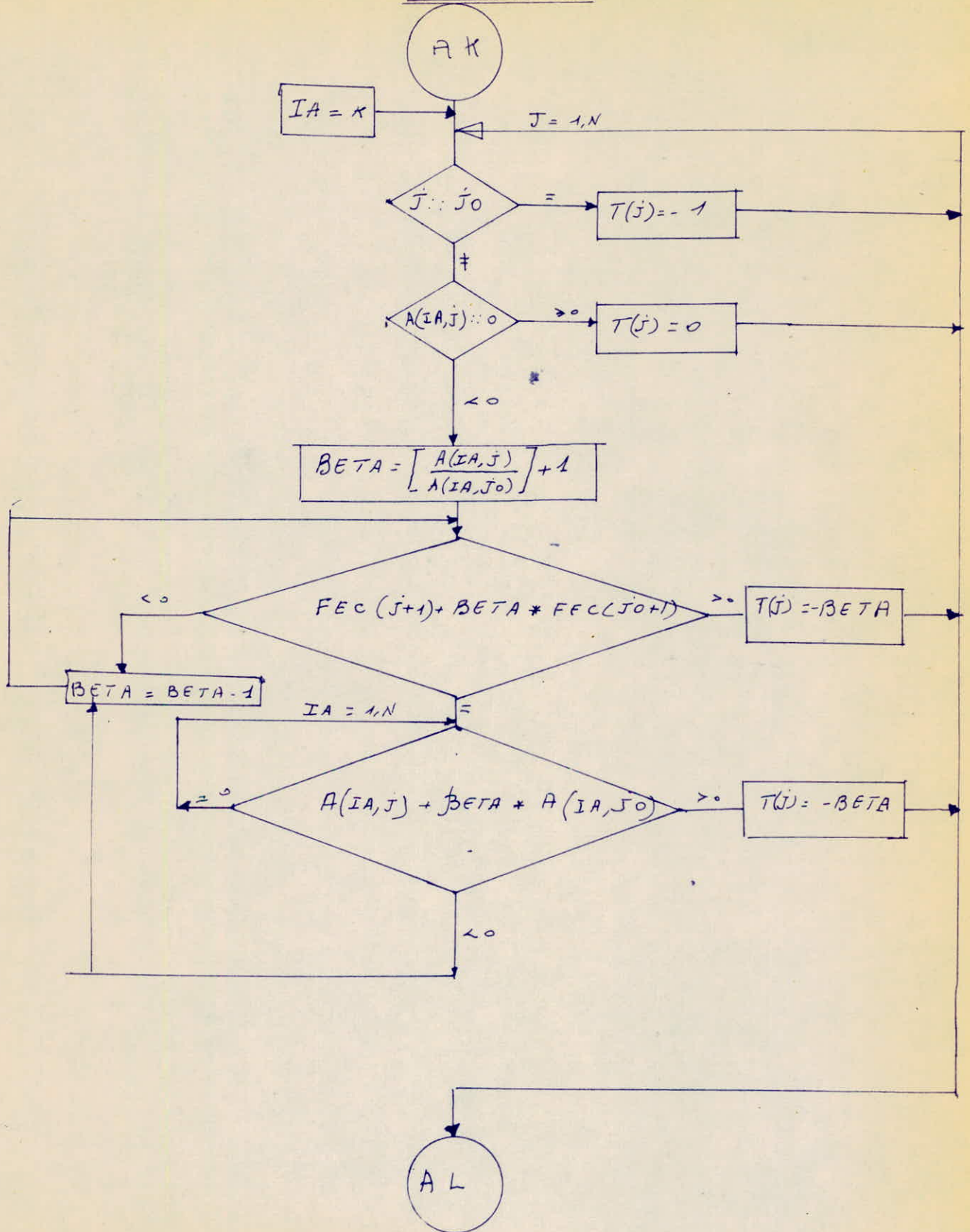
ou pour la
première
colonne
candidats = inf.

Test sur la
fonction économique

Minicogénération

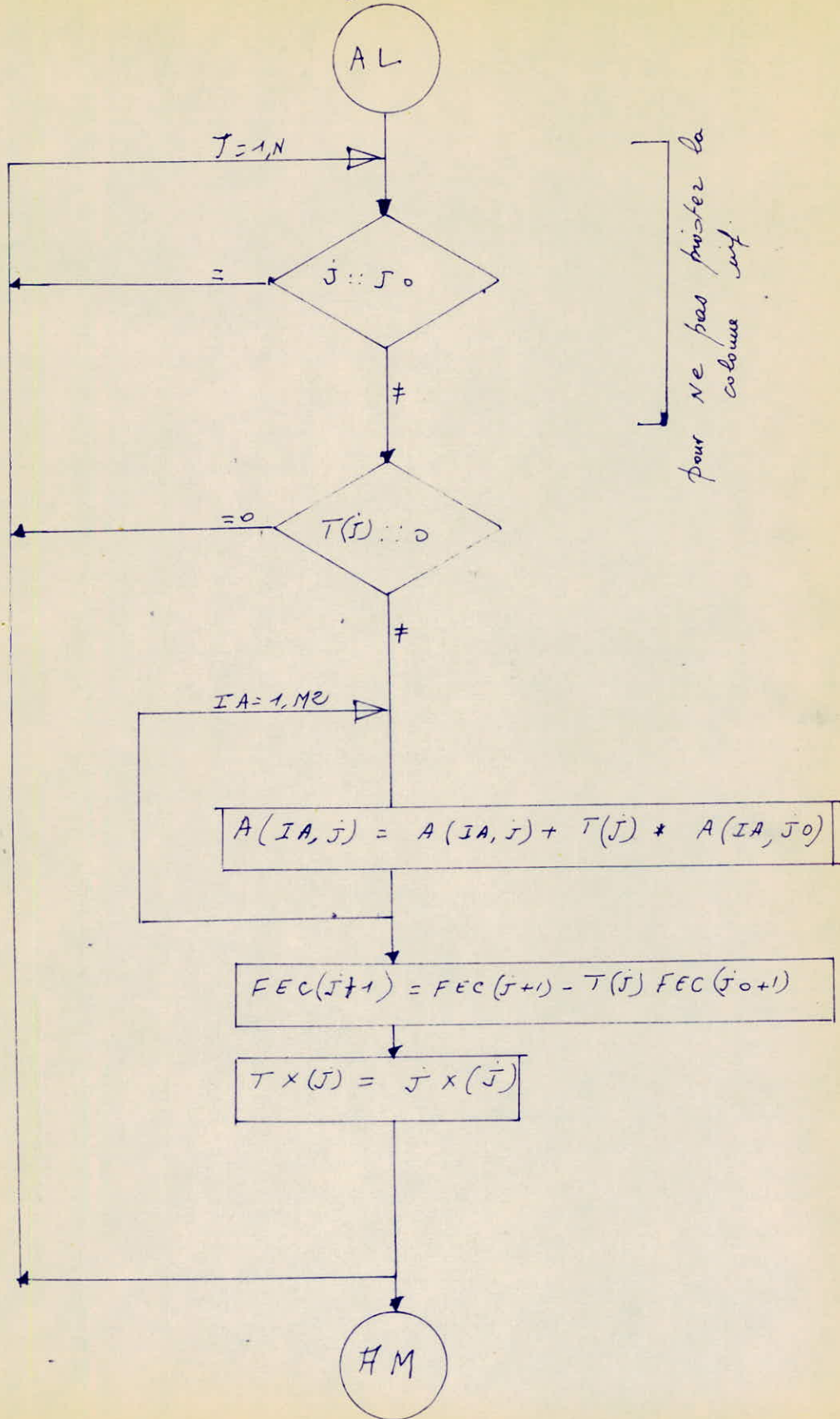


Troncature



Recherche de la 1^{ère} base Nappante

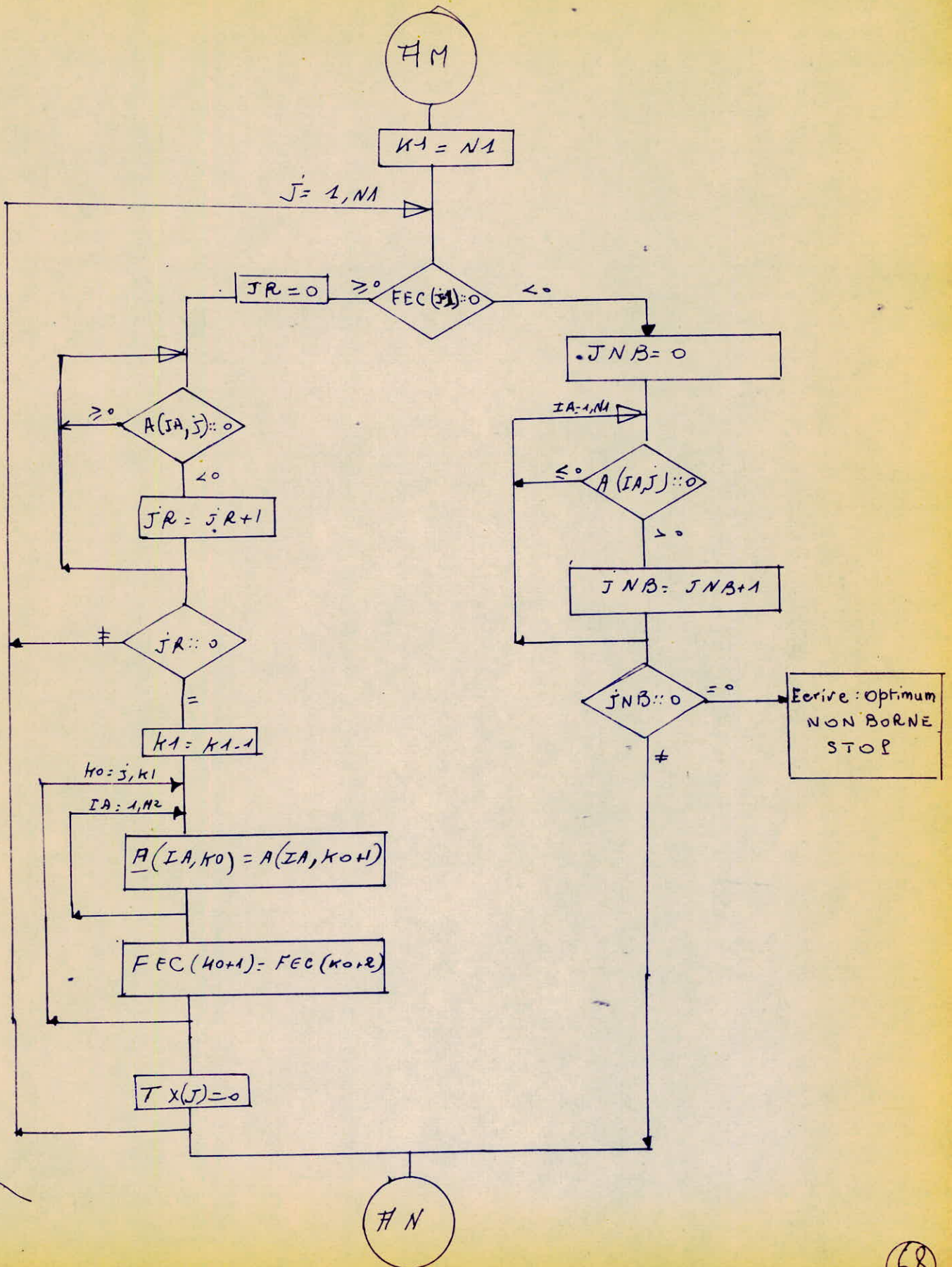
Pivotage :



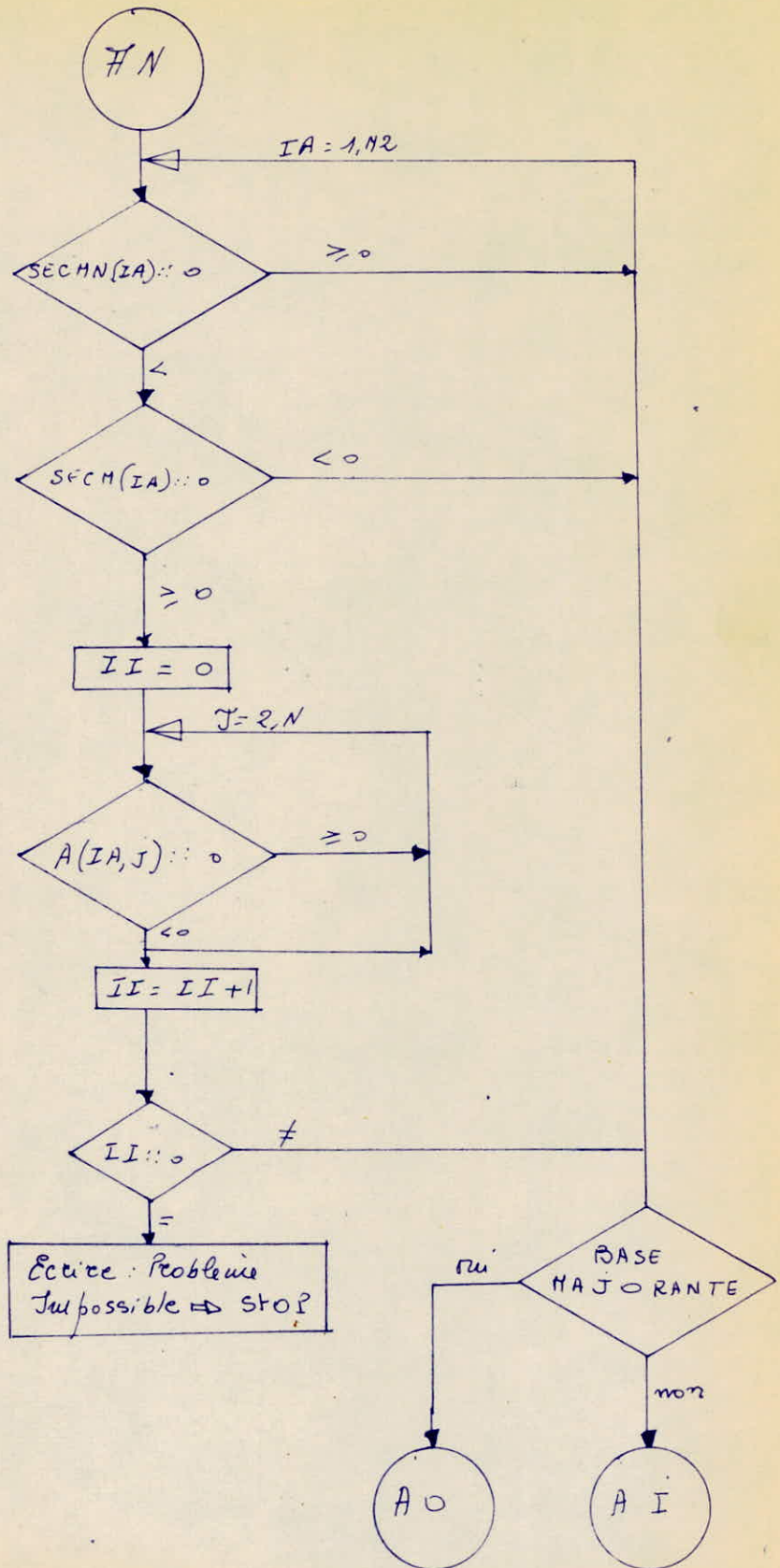
pour ne pas pivoter la
colonne inf.

Transformation des colonnes et de
la fonction économique.

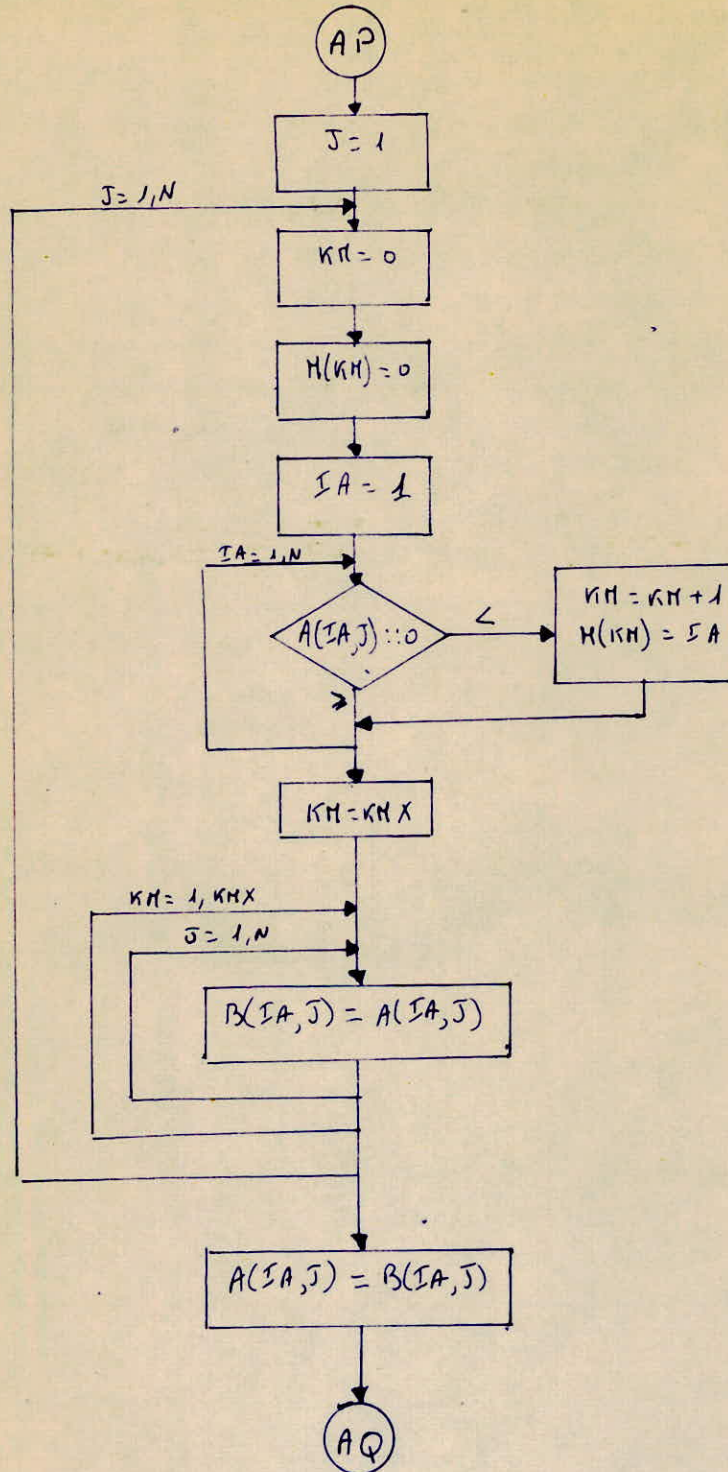
SP/ Colonnes Rebondantes et Non Bornées



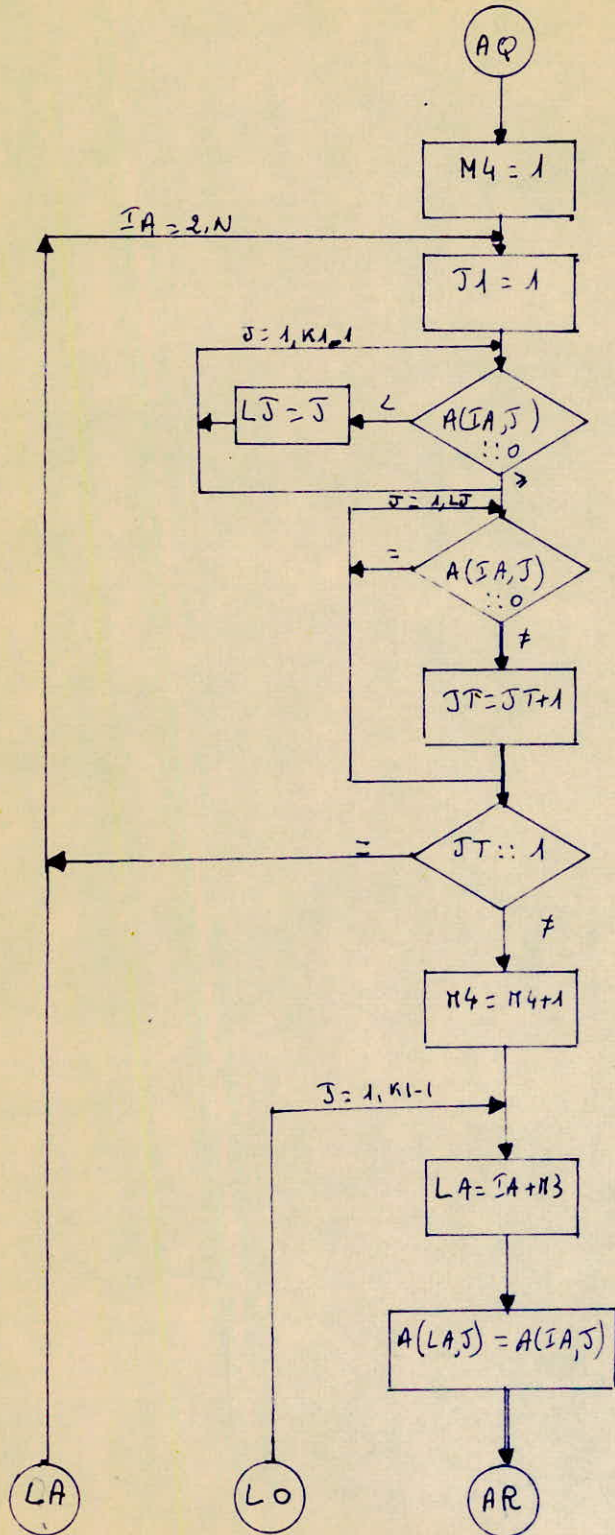
Lignes Impossibles :



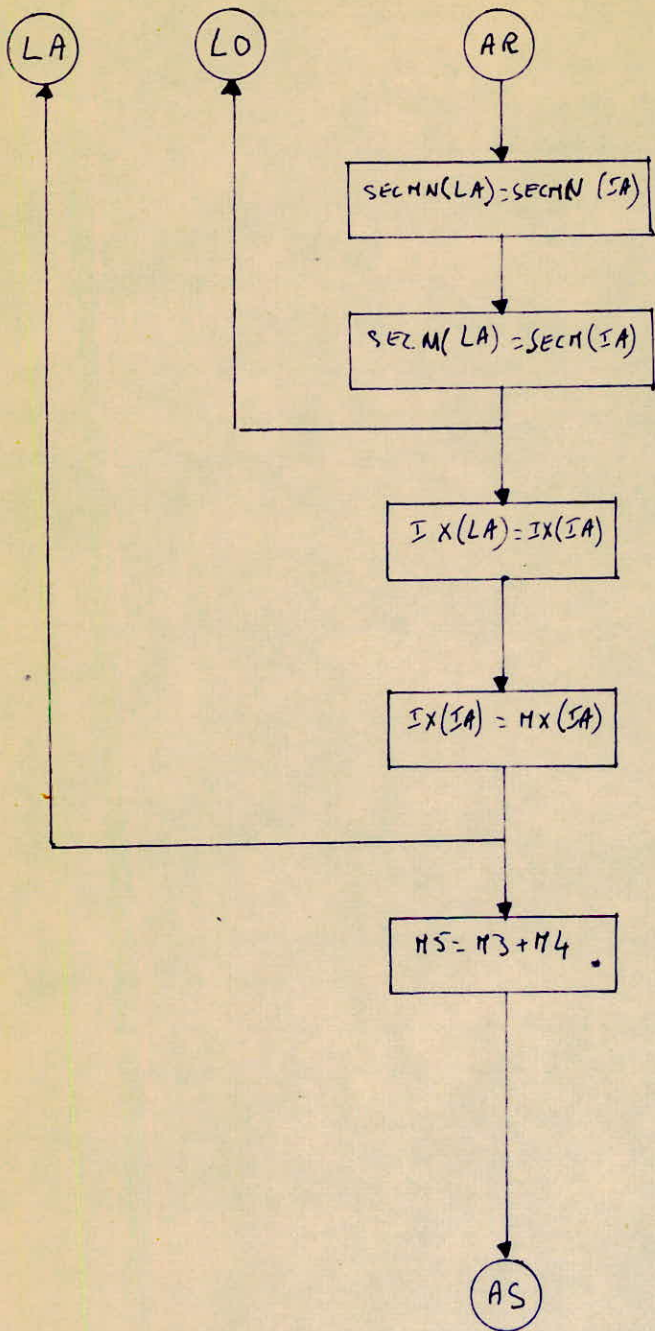
CLASSEMENT



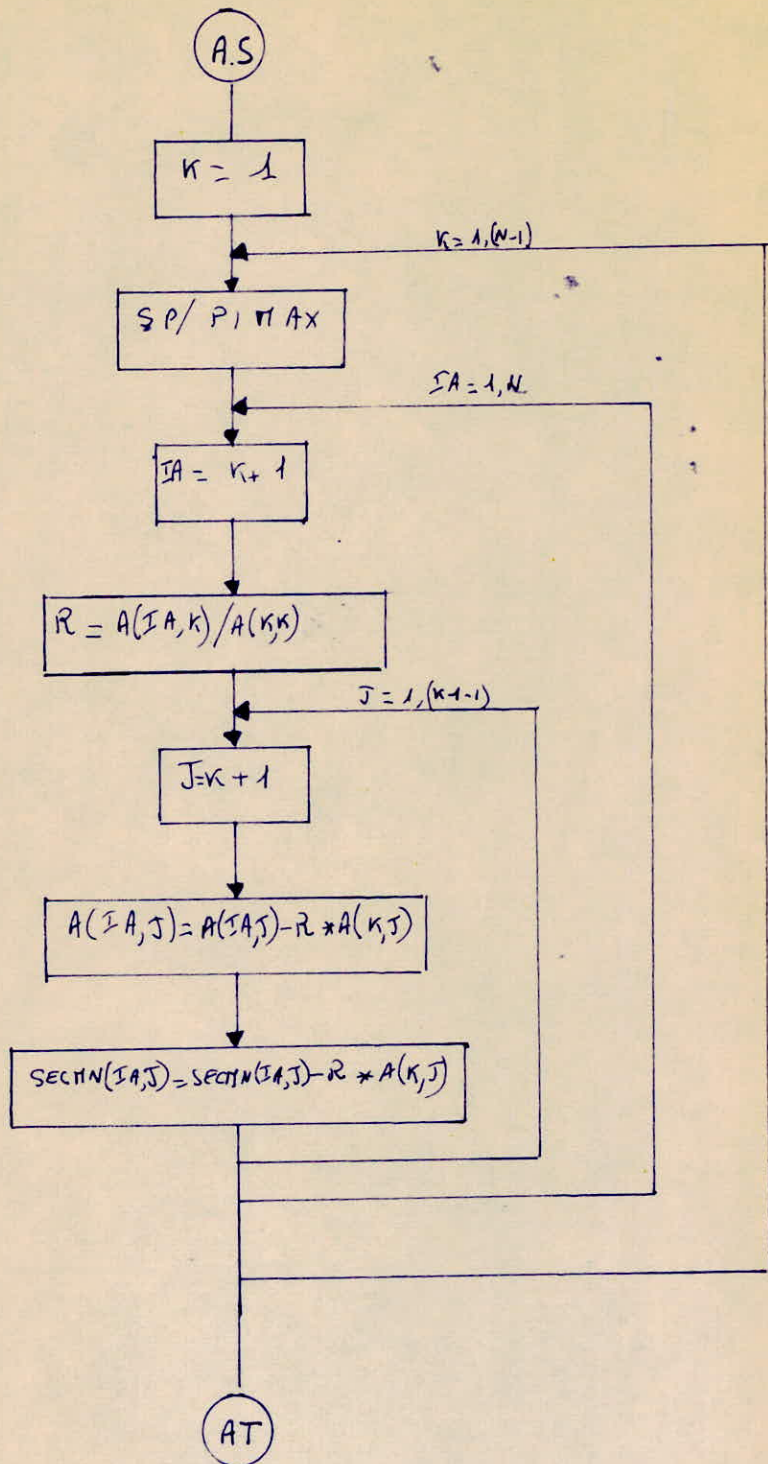
RANGEMENT



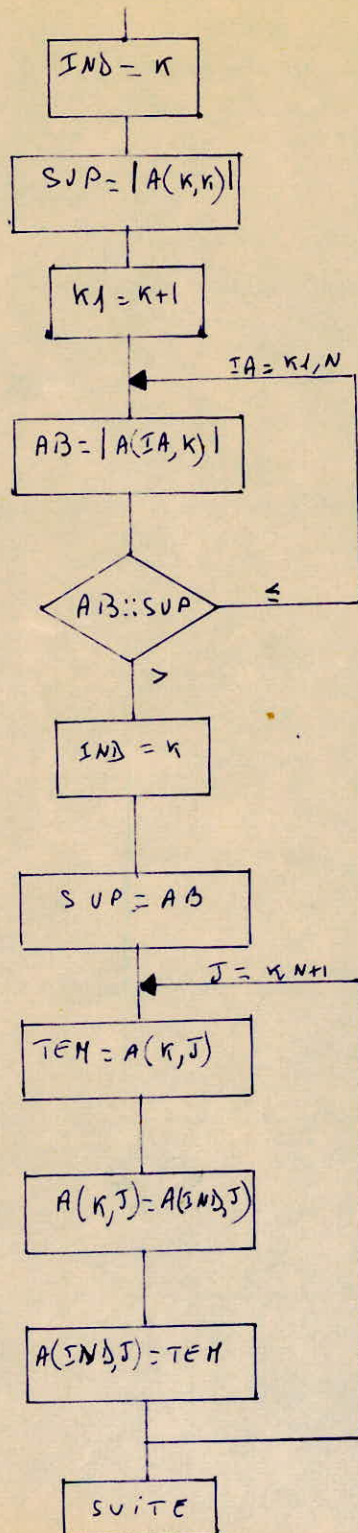
RANGEMENT - SUITE



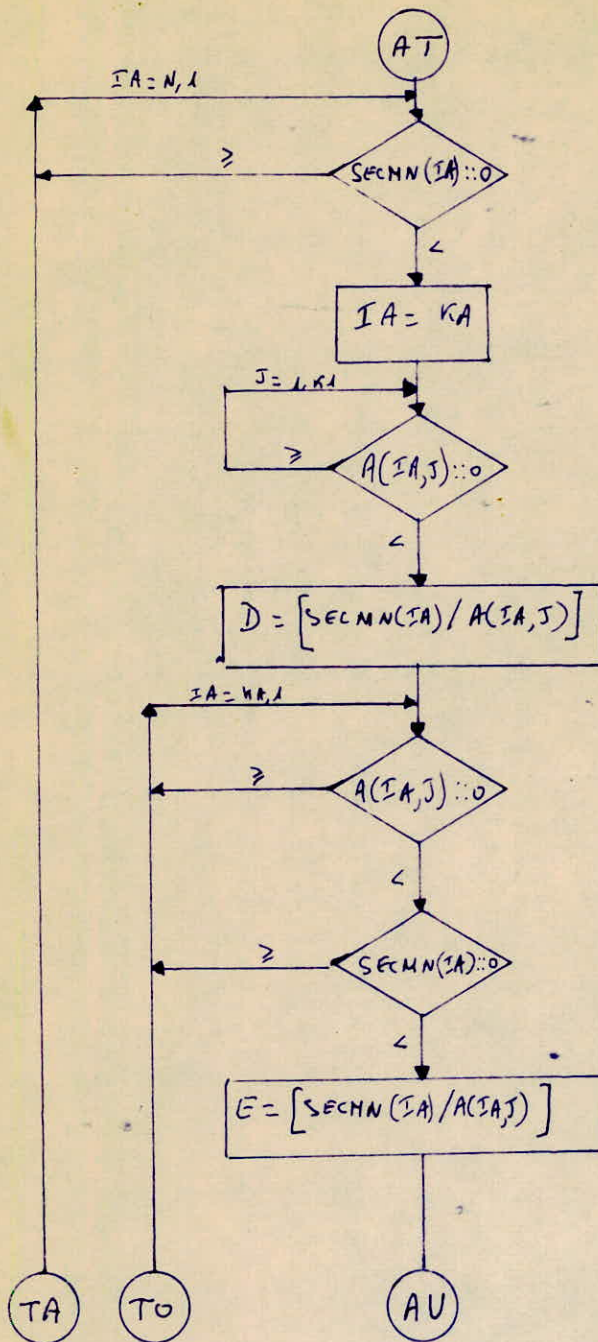
- TRIANGULARISATION -



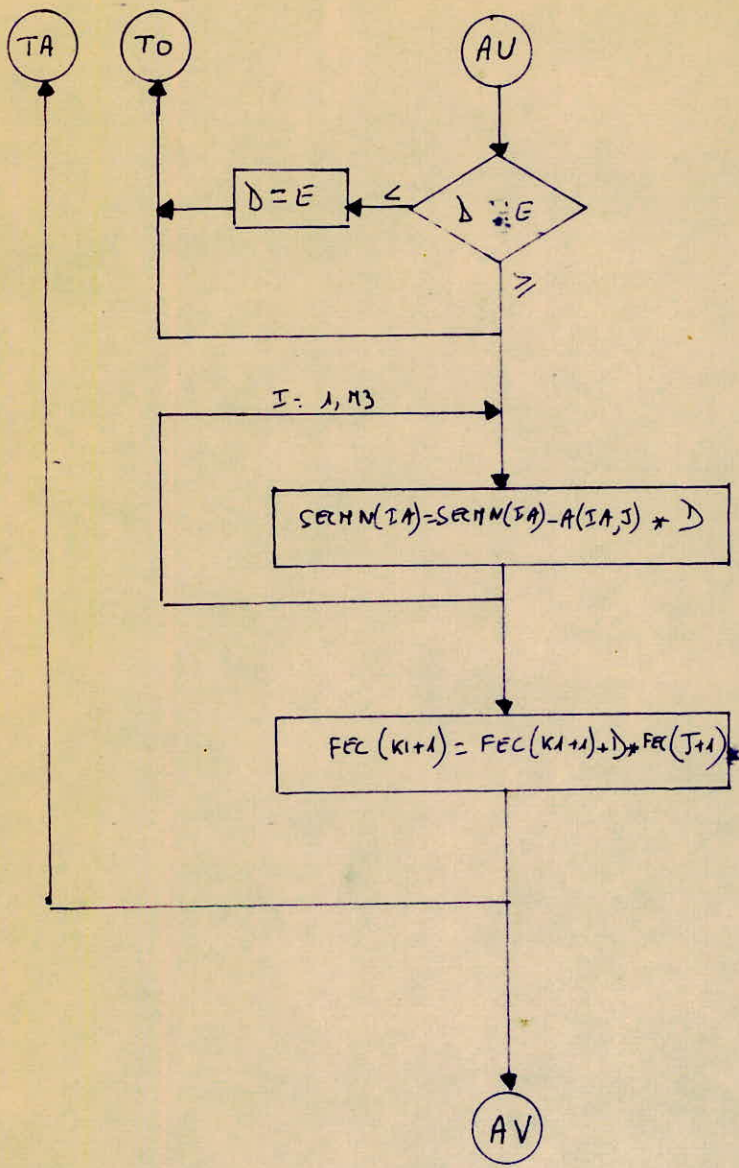
Pivot MAXIMUM - SP/PIMAX



ITERATIONS

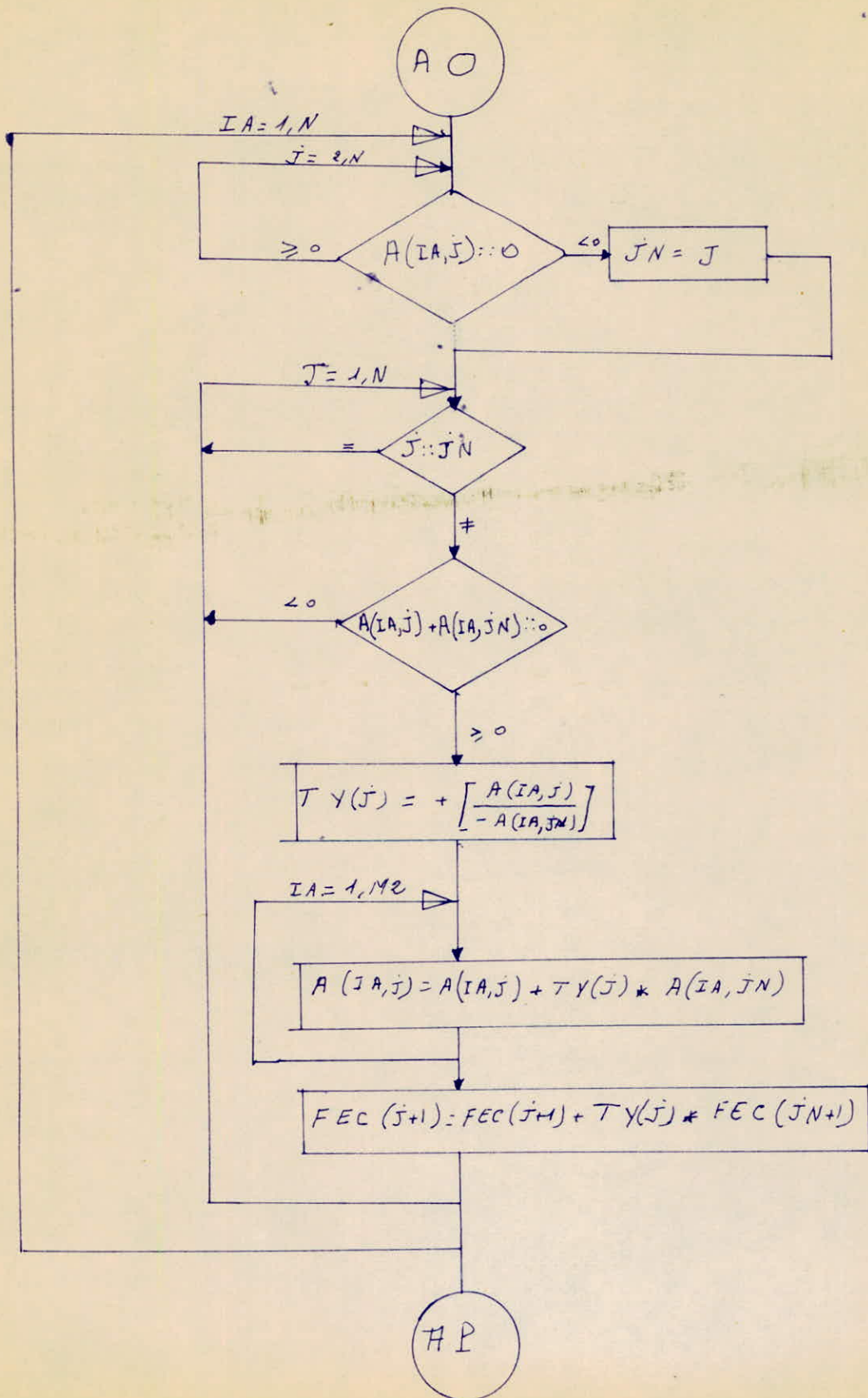


ITERATIONS - SUITE



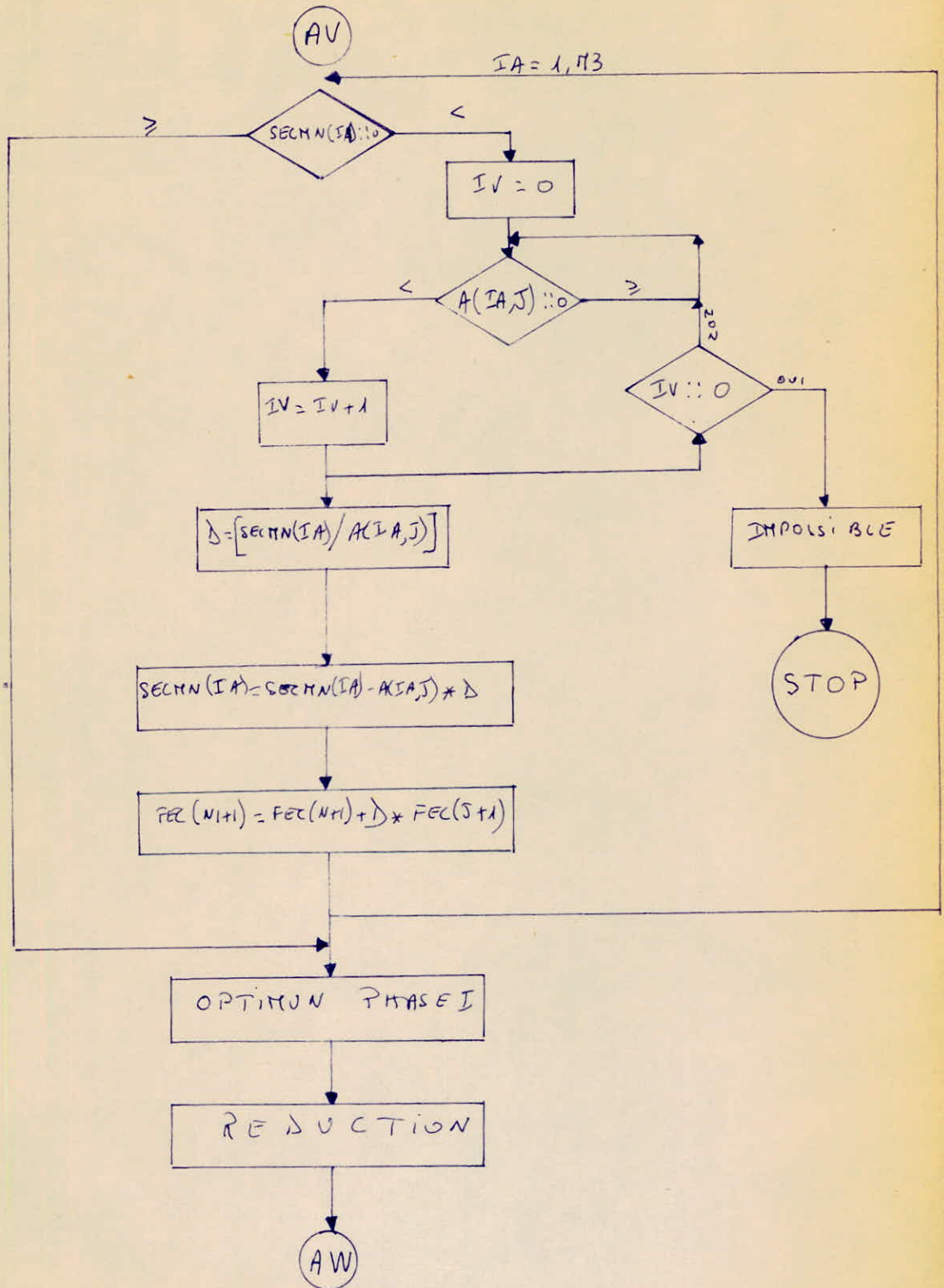
Recherche de la 1^{re} base Majorante

Programme « NEG »



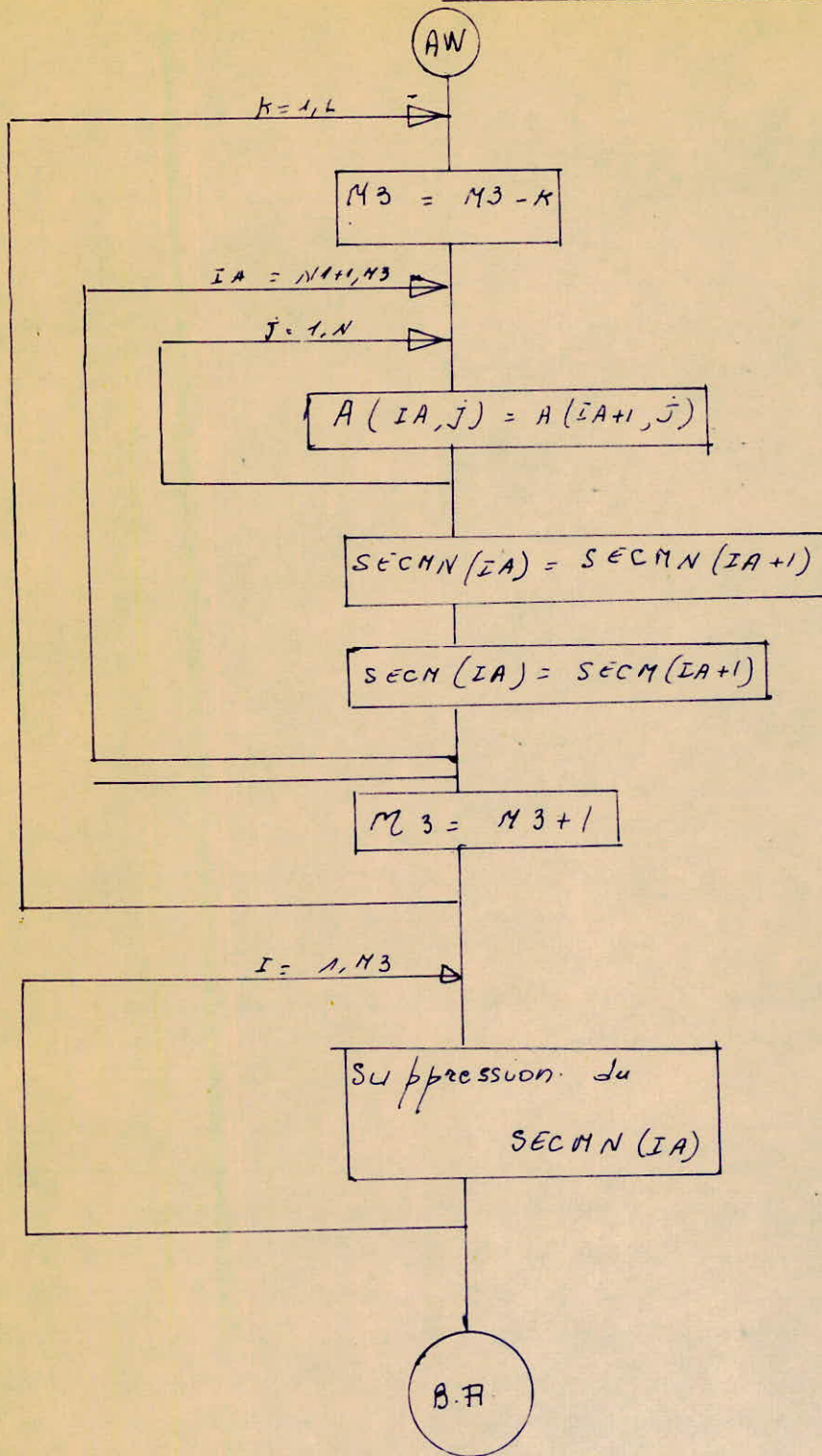
HP

FINITIONS -

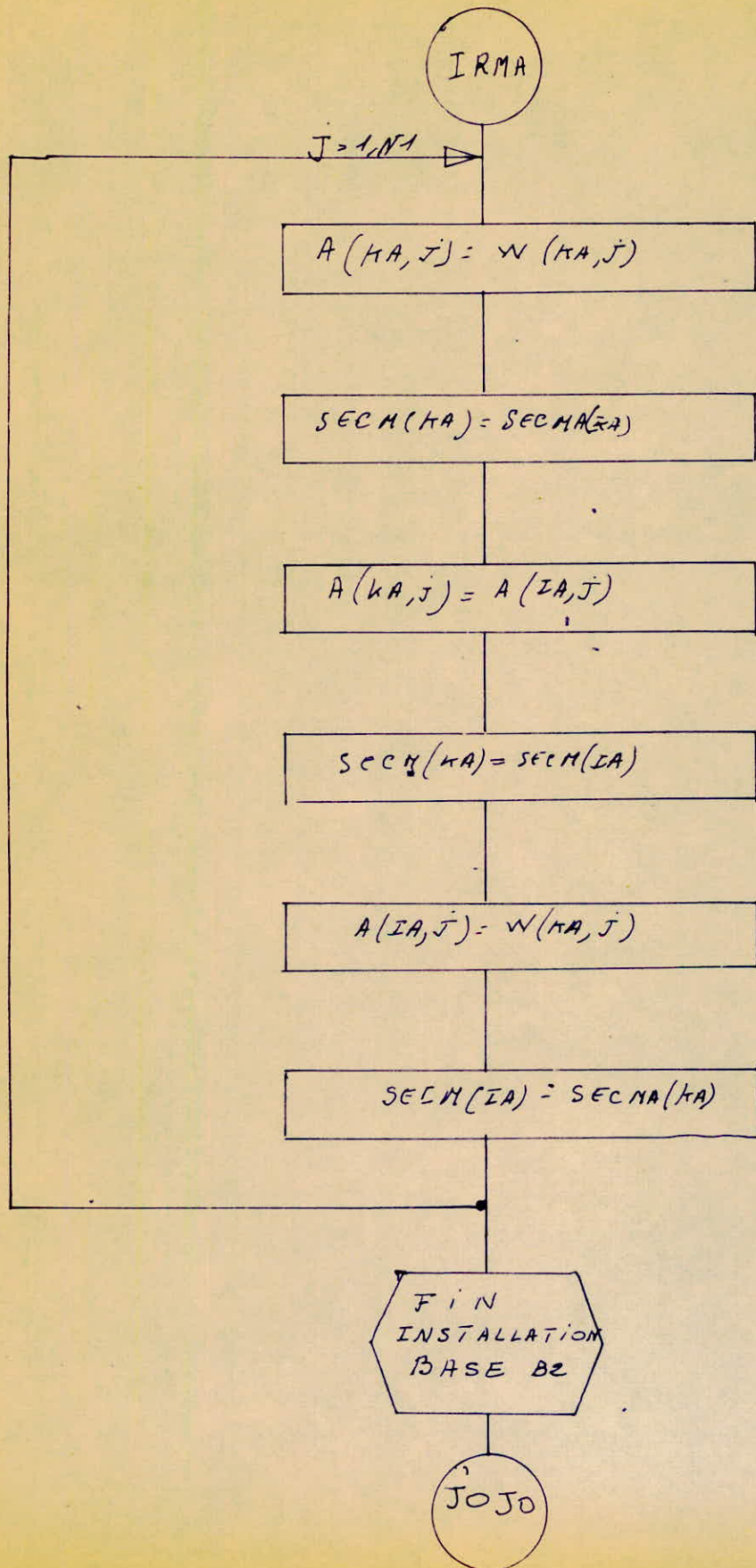


PHASE II

Reduction des Variables Artificielles:

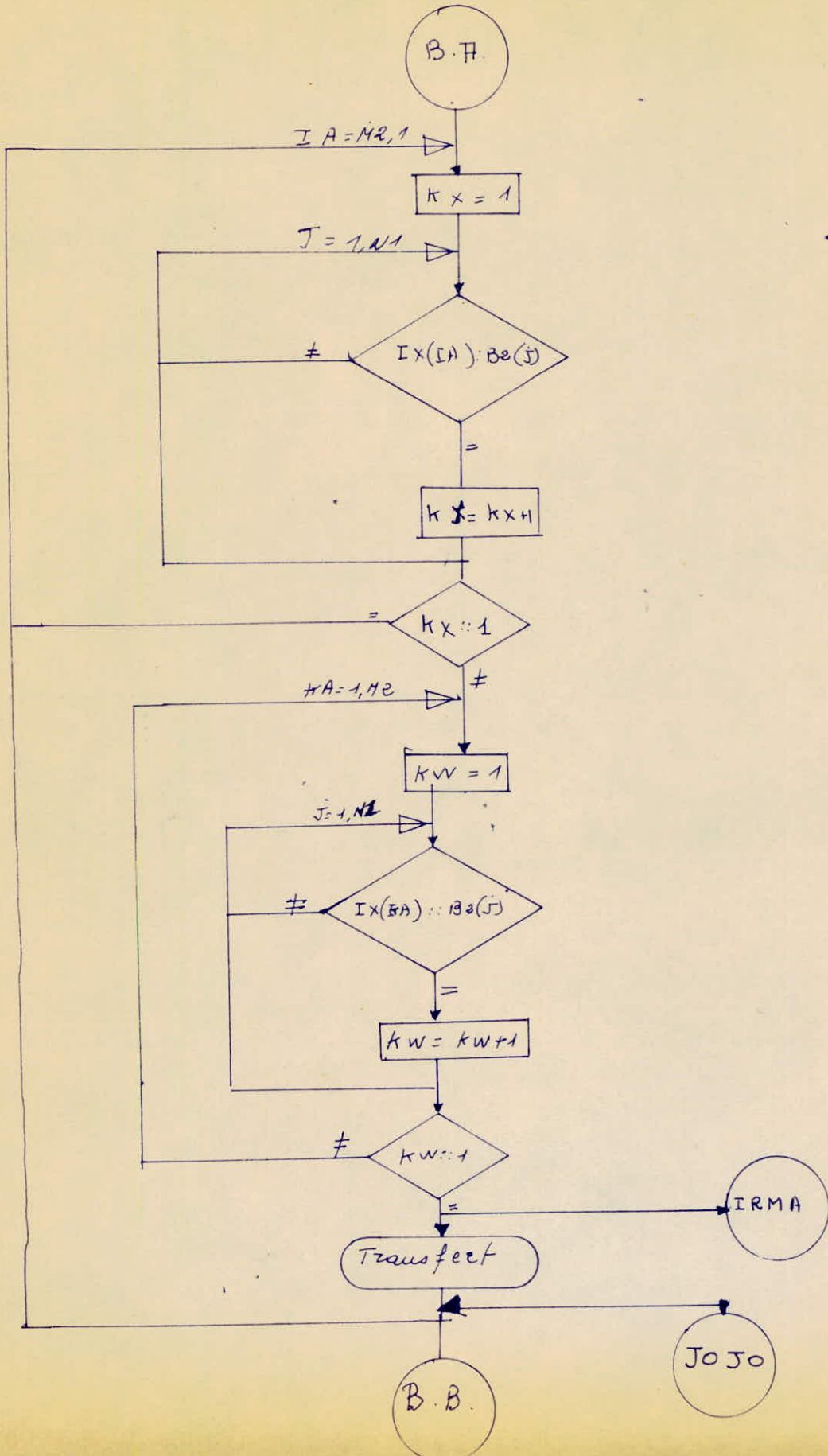


Phase II. Transfer.
SR/



Phase II

Installation de la base optimale B₂



PHASE II

BB

FAIRE DANS le Programme
Recherche de BASES MAJORANTE
 $SECMN = SECH.$

Recherche des 2 bases
Majorantes
Retour au programme Principal.

Pour les $n+1$ Iterations ou
remplace $FEC(N+1)$ par $FEC(1)$

À L'OPTIMUM.
REDACTION des RESULTATS.
Ecrire : $IX(IA) = SECM(IA)$
Ecrire : Fonction Economique Entiere = $FEC(1)$

STOP

- Commentaire -

- Chargement des données

Il se fera sous forme de trois matrices :

1. une matrice de dimensions (M, N) -
2. une matrice colonne pour le second membre -
3. une matrice ligne pour la fonction économique -

$JX(J)$: variables réelles

$IX(I)$: variables d'écart dont la liste est placée dans un tableau

CO -

BO : Base initiale

appellations : - $SECM$: second membre initial -
- $SECMN$: second membre auxiliaire -
- FEC : fonction économique

- Test de la J-admissibilité

nous installons un compteur L pour les négatifs se trouvant dans la fonction économique -

- Phase I

La dimension des lignes sera augmentée de L (nombre de négatifs) -

Quant à la dimension des colonnes, elle augmentera d'une unité ceci étant dû à l'introduction de second membre auxiliaire - $N(L)$ est un vecteur qui repère le numéro de la colonne possédant un négatif dans la fonction économique -

- Pivotage autour de la matrice unit

Nous rendons le tableau J-admissible.

IS : identificateur de manoeuvre.

- Test de redondance et d'impossibilité par ligne et par colonne - REDIL - REDIC

J1 : compteur des éléments négatifs par ligne -

J2 : " " " " et nuls par ligne -

J3 : " " " " par colonne -

J4 : " " " " et nuls par colonne -

KR : compteur nous permettant de revenir aux redondances "lignes" ou ces
ou nous trouvons une redondance colonne -

- Continue

Programme nous permettant d'obtenir l'optimum du programme -

MT : compteur pour les négatifs du second membre

MG : " " " " pour les lignes

- Sous programme pivot - SP/PIROT

IM : identificateur de manoeuvre

	I_1	I_3	I_2	I_4
I_2				
	1	5	2	
ZERO	5	A	5	
I_3				
	3	5	4	
I_4				

- Test d'optimalité

Pour passer à la phase II il est nécessaire de tester les variables artificielles. Celles-ci doivent être redescendues de la base et être nulles - aussi devons nous installer un compteur IL pour les variables d'écart nulles et un autre IK nous permettant de repérer le numéro des variables artificielles -

- Classement

Nous classons les négatifs sur la diagonale en tenant compte des colonnes où existe plusieurs négatifs -

KK - compteur pour les négatifs

- Rangement de la partie triangularisée au bas du tableau

- Triangularisation -

K : indice permettant de délimiter la triangularisation -

- Itérations

des itérations sont faites de façon à satisfaire les négatifs de la même colonne -

IG : compteur pour les éléments négatifs de la ligne

- FINITIONS

IV : compteur pour les éléments négatifs par ligne -

Commentaire : Résolution du

Programme en Nombres Entiers

- Chargement des données :

- Compteur k, j

teste si la variable appartient à β_1 ou à β_0
ou bien à aucun des deux.

Le chargement se fait en 4 temps :

- * chargement en tête du tableau des variables qui appartiennent à β_1 et qui n'appartiennent pas à β_0 .
- * chargement des variables qui appartiennent à β_1 et qui appartiennent à β_0 .
- * chargement des variables qui n'appartiennent pas à β_1 mais qui appartiennent à β_0 .
- * chargement du reste des variables.

On insère pour la phase I L variables artificielles après l'installation du deuxième groupe de variables.

Tableau pour la phase I : Le Tableau a la longueur

$$1 + N + M + L$$

$$1 \leq IA \leq N + M + L$$

pour la Phase II.

$$1 \leq IA \leq N + M$$

Programme Choix de la ligne :

- le compteur $NN(IA)$ indique le nombre de négatifs dans une ligne IA .
- le compteur NNS sera le plus grand nombre de négatifs trouvé jusqu'à présent dans une ligne.
- $K = IA$ permet de retenir le N° de la ligne candidate.
- le test $\langle NNS - 2 \rangle$ permet de savoir si l'on a atteint la base majorante.

Choix de la colonne :

- J_0 = colonne inf lexicographique.

3 étapes :

- parmi toutes les colonnes candidates on prend la 1^{ère} comme inf.
- ou compare à la colonne suivante.
- si il y a égalité on fait appel à la lexicographie.

Colonnes Redondantes : et Colonnes non bornées

- $K1$: indique le Nbre de variables restant après suppression des colonnes Redondantes.
- le Programme comprend deux parties :
 - ★ Détection des colonnes non bornées : ⇒ STOP

* Détection de colonnes Redondantes:

- Affectation de la valeur zero à la variable.
- réduction du tableau. (Transfert)

PHASE II

- Installation de la Base optimale B_2 :

Principe:

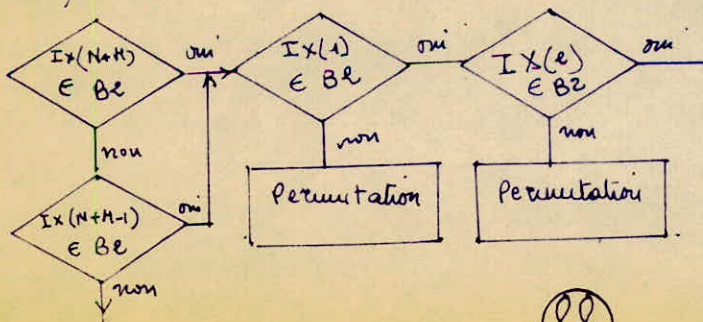
- Ayant le Tableau Entier réduit comprenant toute la liste des variables on fait un test sur la dernière variable du tableau:

si elle appartient à la Base B_2 :

nous testons la 1^{ère} variable. si elle appartient également à B_2 on la laisse et on teste la 2^{ème} variable. si elle n'appartient pas à B_2 on fait la permutation entre la dernière et la deuxième puis on teste l'Avant-dernière variable et on refait le même travail.

si la dernière variable n'appartient pas à B_2 :

on passe à l'Avant-dernière et on refait le même travail.



Qu'il nous soit permis, à la fin de ce travail de remercier M. AIT OUYAHIA, professeur à l'École Nationale Polytechnique, de nous avoir proposé ce sujet et de nous avoir guidé d'une manière judicieuse tout au long de cette étude -

Nous remercions également ~~M~~^{Mme} BENNINOUS pour l'apport de ses précieux conseils dans la réalisation de ce projet -

M.H. DIB et BERERHI -

