

UNIVERSITE D'ALGER



4/78  
ECOLE NATIONALE  
POLYTECHNIQUE

DEPARTEMENT ELECTRICITE

ELECTRONIQUE

# PROJET DE FIN D'ETUDES

CONDUITE ET COMMANDE  
OPTIMALE PAR LES  
VARIABLES D'ETAT



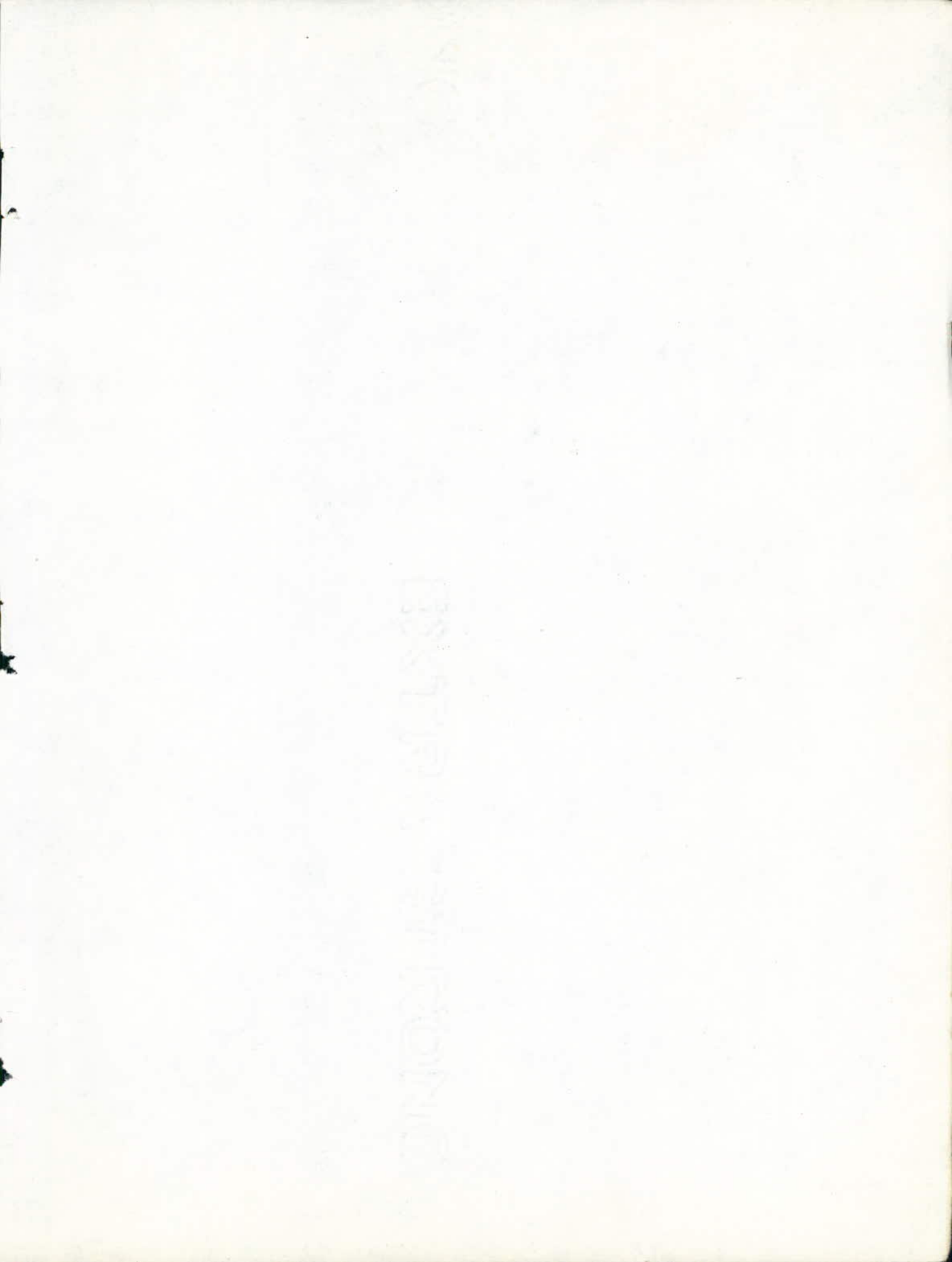
Proposé par :

Mr. Tran Van Hoï  
Docteur - Ingénieur

Etudié par :

BENMOUSSA Djelloul  
HANNACHI Larabi

PROMOTION JUIN 1978



DEPARTEMENT ELECTRICITE

# PROJET DE FIN D'ETUDES

CONDUITE ET COMMANDE  
OPTIMALE PAR LES  
VARIABLES D'ETAT

Proposé par :

**Mr. Tran Van Hoi**

Docteur - Ingénieur

Etudié par :

**BENMOUSSA Djelloul**

**HANNACHI Larabi**

ED EDICACES

A MES PARENTS

A MES FRERES ET SOEURS

A TOUS MES AMIS

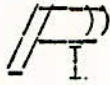
BENMOUSSA DJELLOUL

A MES PARENTS

A MES FRERES ET SOEURS

A TOUS MES AMIS

HANNACHI LARABI



## EMERCIEMENTS

Nous tenons à remercier tous les professeurs qui ont contribué à notre formation à l'école et plus particulièrement à Monsieur Tran Van Hof pour ses conseils et son aide qui nous ont permis de mener à terme cette importante étude.

Que tous ceux qui ont contribué directement ou indirectement à la réalisation de cette étude trouvent ici l'expression de notre gratitude .

D . BENMOUSSA

L . HANNACHI

## A V A N T - P R O P O S

L'étude des systèmes par les variables d'état est une conception assez récente , elle fait suite aux développements fait par les méthodes des fonctions de transfert qui n'ont pu s'adapter aux systèmes variants et non linéaire .

La théorie de la commande par les variables d'état s'est développée à un rythme très accéléré et a reçue de nombreuses applications dans divers domaines ( économie , automatisation des unités de production , exploration de l'espace , etc . . . )

Dans cet exposé on se limitera à une seule sorte de systèmes : les systèmes linéaires à fonctionnement continu , à régime déterministe et à paramètres localisés .

Cette présente thèse se compose de quatre chapitres :

Dans le 1<sup>er</sup> chapitre , on introduit la notion d'état , la mise en équations des systèmes linéaires et invariants et leurs solutions par la méthode du diagramme de fluence et à l'aide de la formule de Mason .

Au 2<sup>ème</sup> chapitre , on étudie la gouvérnabilité et l'observabilité qui sont nécessaire surtout pour optimiser les systèmes étudiés . Dans le cas où des variables d'état ne sont pas mesurables , elles doivent être estimées par un observateur <sup>u</sup> pour faciliter l'étude de la commande optimale .

Le 3<sup>ème</sup> chapitre est consacré à la correction des systèmes non stables , le critère d'amortissement de Pierre Naslin est d'un intérêt grandiose pour la synthèse et la correction des systèmes non stables .

Dans le 4<sup>ème</sup> chapitre , on développe la théorie de la commande optimale par le principe du maximum de Pontriaguine , cette partie de ce présent ouvrage est d'une importance capitale :

L'objectif général de la théorie de la commande est de chercher toujours à améliorer les performances d'un système de commande .

En résumé , c'est grâce à l'emploi des calculateurs numériques et analogiques que s'est développée la théorie de la commande par les variables d'état avec une vitesse très rapide .

Actuellement , on cherche encore à améliorer la vitesse d'exécution et à augmenter la capacité d'emmagasinage des informations c-à-d les mémoires de ces ordinateurs pour résoudre des problèmes d'automatisme et de commande optimale qui se posent encore telles que conduite de quelques processus complexes et croissance économique, etc . . .

T A B L E   D E S   M A T I E R E S

1))) INTRODUCTION A LA NOTION D'ETAT

2))) GOUVERNABILITE ET OBSERVABILITE

3))) CORRECTION DES SYSTEMES PAR  
LES VARIABLES D'ETAT

4))) COMMANDE OPTIMALE

5))) ANNEXE : REGLE DE MASON



# P R E M I E R   C H A P I T R E

## I N T R O D U C T I O N   A   L A   N O T I O N   D ' E T A T

### 1-1   S Y S T E M E   R E G I   P A R   D E S   E Q U A T I O N S   D I F F E R E N T I E L L E S

1-1-1   E X E M P L E   E L E C T R I Q U E   :   C I R C U I T   R L C

1-1-2   T R A N S F O R M A T I O N   D E   L ' E Q U A T I O N   D I F F E R E N T I E L L E   E N   U N   S Y S T E M E   C A N O N I Q U E

1-1-3   E X E M P L E   M E C A N I Q U E   :   S Y S T E M E   M A S S E - R E S S O R T

### 1-2   S Y S T E M E   R E G I   P A R   D E S   E Q U A T I O N S   D I F F E R E N T I E L L E S   D ' O R D R E   n

1-2-1   C A S   O U   L E   S E C O N D   M E M B R E   N E   C O N T I E N T   P A S   D E   D E R I V E E

1-2-1-1   T R A N S F O R M A T I O N   D E   L ' E Q U A T I O N   D I F F E R E N T I E L L E   D ' O R D R E   n   E N  
U N   S Y S T E M E   D E   n   E Q U A T I O N S   D U   1<sup>er</sup>   O R D R E

1-2-1-2   R E P R E S E N T A T I O N   M A T R I C I E L L E

1-2-1-3   E X E M P L E   :   S Y S T E M E   D ' O R D R E   3

1-2-2   C A S   O U   L E   S E C O N D   M E M B R E   E S T   U N E   E Q U A T I O N   D I F F E R E N T I E L L E   D ' O R D R E   m

1-2-2-1   T R A N S F O R M A T I O N   D E   L ' E Q U A T I O N   D I F F E R E N T I E L L E   D ' O R D R E   n   E N  
U N   S Y S T E M E   D E   n + m   E Q U A T I O N S   D U   1<sup>er</sup>   O R D R E

1-2-2-2   R E P R E S E N T A T I O N   M A T R I C I E L L E

1-2-2-3   E X E M P L E   :   S Y S T E M E   D ' O R D R E   3

### 1-3   V A R I A B L E S   D ' E T A T   E Q U A T I O N S   D ' E T A T

1-3-1   V A R I A B L E S   D ' E T A T

1-3-2   V E C T E U R   D ' E T A T

1-3-3   E S P A C E   D ' E T A T

1-3-4   E Q U A T I O N S   D ' E T A T

### 1-4   E T A B L I S S E M E N T   D E S   E Q U A T I O N S   D ' E T A T   A   P A R T I R   D E S   F O N C T I O N S   D E   T R A N S F E R T

1-4-1   F O N C T I O N S   D E   T R A N S F E R T   D O N T   L E   D E N O M I N A T E U R   E S T   F A C T O R I S A B L E

1-4-1-1   P O L E S   S I M P L E S

1-4-1-2   P O L E S   M U L T I P L E S

1-4-2   F O N C T I O N S   D E   T R A N S F E R T   D O N T   L E   D E N O M I N A T E U R   N ' E S T   P A S  
F A C T O R I S A B L E

### 1-5   R E S O L U T I O N   D E S   E Q U A T I O N S   D ' E T A T   P A R   I N T E G R A T I O N

1-5-1   E Q U A T I O N   H O M O G E N E

1-5-2   E Q U A T I O N   F O R C E E

1-5-3   S O L U T I O N   G E N E R A L E

## INTRODUCTION A LA NOTION D'ETAT

L'étude et la conception d'un système physique sont faites sur la base de lois plus ou moins empiriques .

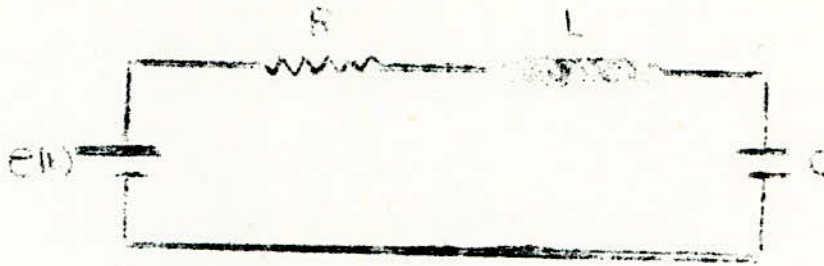
Ainsi la plupart des lois de la physique qui expriment l'évolution temporelle de grandeurs caractéristiques de l'objet étudié ( tension , courant , vitesse , accélération , température , débit , etc . . . ) sous l'influence d'autres grandeurs sont du types équations différentielles aux dérivées partielles .

Le but de notre étude est l'analyse des systèmes dynamiques à l'aide des variables d'état .

## 1-1 SYSTEME REGI PAR DES EQUATIONS DIFFERENTIELLES

### 1-1-1 Exemple Electrique : Circuit R . L . C .

Soit le circuit électrique suivant :



L'équation mathématique qui régit ce système est une équation du second ordre

$$L \frac{d^2 q}{dt^2} + R \frac{dq}{dt} + \frac{q(t)}{C} = e(t)$$

Dans laquelle  $q(t)$  désigne la charge du condensateur

### 1-1-2 Transformation de l'équation différentielle en un système d'équations du 1<sup>er</sup> ordre

En effectuant le changement de variables suivant

$$\begin{aligned} x_1(t) &= q(t) \\ x_2(t) &= \frac{dq(t)}{dt} \end{aligned}$$

On obtient facilement une représentation de 2 équations du 1<sup>er</sup> ordre

$$L \frac{dx_2(t)}{dt} + R x_2(t) + \frac{1}{C} x_1(t) = e(t)$$

$$x_2(t) = \frac{dx_1(t)}{dt}$$

où

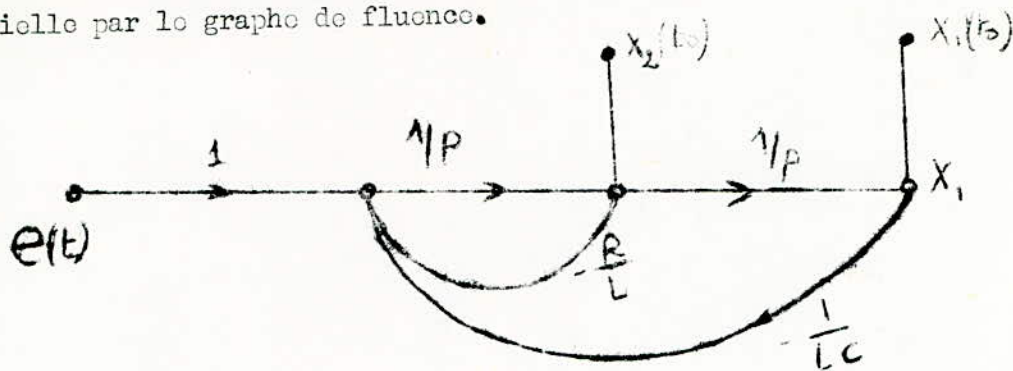
$$\frac{dx_1}{dt} = x_2$$

$$\frac{dx_2}{dt} = -\frac{R}{L} x_2 - \frac{1}{LC} x_1 + e(t)$$

Et sous forme matricielle:

$$\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{1}{LC} & -\frac{R}{L} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} e(t)$$

Connaissant les conditions initiales  $x_1(t_0)$  et  $x_2(t_0)$  et en passant par les transformées de Laplace, on peut représenter le système sous forme matricielle par le graphe de fluence.



La solution à l'aide de la formule de Mason:

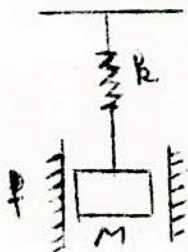
$$X_1(p) = \frac{LCp + RC}{LCp^2 + RCp + 1} X_1(t_0) + \frac{LC}{LCp^2 + RCp + 1} X_2(t_0) + \frac{LC}{LCp^2 + RCp + 1} E(t)$$

$$X_2(p) = \frac{1}{LCp^2 + RCp + 1} X_1(t_0) + \frac{LCp}{LCp^2 + RCp + 1} X_2(t_0) + \frac{LCp}{LCp^2 + RCp + 1} E(t)$$

On obtient la résolution :

$$\begin{bmatrix} X_1(p) \\ X_2(p) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{LCp + RC}{LCp^2 + RCp + 1} & \frac{LC}{LCp^2 + RCp + 1} \\ \frac{1}{LCp^2 + RCp + 1} & \frac{LCp}{LCp^2 + RCp + 1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1(t_0) \\ X_2(t_0) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{LC}{LCp^2 + RCp + 1} \\ \frac{LCp}{LCp^2 + RCp + 1} \end{bmatrix} E(t)$$

### 1-1-3 Exemple mécanique = Système masse-ressort



l'équation de ce système mécanique

$$r(t) = M \frac{d^2 y(t)}{dt^2} + f \frac{dy(t)}{dt} + ky(t)$$

Où  $r(t)$  représente l'excitation extérieure

$y(t)$  représente l'allongement

La résolution de cette équation serait plus facile si on effectuait le changement de variables suivant:

$$y = x_1$$

$$\frac{dy}{dt} = x_2$$

On obtient alors

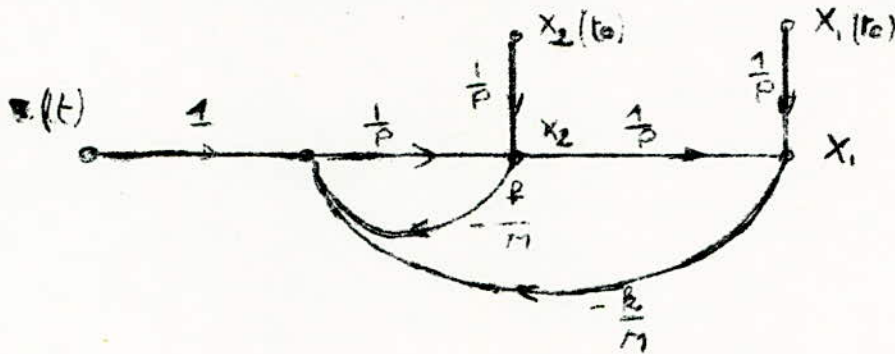
$$\frac{dx_1}{dt} = x_2$$

$$\frac{dx_2}{dt} = -\frac{f}{M}x_2 - \frac{k}{M}x_1 + \frac{r(t)}{M}$$

d'où

$$\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{k}{M} & -\frac{f}{M} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{M} \end{bmatrix} r(t)$$

De la même façon que pour le circuit électrique, on trace le graphe de fluence



La résolution est identique; on trouve

$$X_1(p) = \frac{\frac{M}{k}p + \frac{f}{k}}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} X_1(t_0) + \frac{\frac{M}{k}}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} X_2(t_0) + \frac{\frac{M}{k}}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} r(t)$$

$$X_2(p) = \frac{1}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} X_1(t_0) + \frac{\frac{M}{k}p}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} X_2(t_0) + \frac{\frac{M}{k}p}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} r(t)$$

D'où

$$\begin{bmatrix} X_1(p) \\ X_2(p) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\frac{M}{k}p + \frac{f}{k}}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} & \frac{\frac{M}{k}}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} \\ \frac{1}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} & \frac{\frac{M}{k}p}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1(t_0) \\ X_2(t_0) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{\frac{M}{k}}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} \\ \frac{\frac{M}{k}p}{\frac{M}{k}p^2 + \frac{f}{k}p + 1} \end{bmatrix} r(t)$$

1-2 SYSTEME REGI PAR DES EQUATIONS DIFFERENTIELLES D'ORDRE n :

1-2-1 Cas ou le second membre ne contient pas de dérivée.

Soit un système scalaire régi par une équation différentielle d'ordre n dont le second membre ne contient pas de dérivée des signaux d'entrée.

$$y(t)^n + a_{n-1}y(t) + \dots + a_1y(t) + a_0y(t) = b_0u(t)$$

1-2-1-1 Transformation de l'équation différentielle d'ordre n en un système de n équations du 1<sup>er</sup> ordre.

Cette équation différentielle d'ordre n n'est pas facilement résoluble, on doit donc la ramener à un système de n équations du 1<sup>er</sup> ordre dont la résolution est facilitée par l'application du calculateur numérique.

Pour cela faisons le changement de variables.

$$X_1 = y$$

$$X_2 = \frac{dy}{dt} = \frac{dx_1}{dt}$$

$$X_3 = \frac{d^2y}{dt^2} = \frac{dx_2}{dt}$$

⋮

$$X_n = \frac{d^{n-1}y}{dt^{n-1}} = \frac{dx_{n-1}}{dt}$$

$$\frac{dX_n}{dt} = \frac{d^n y}{dt^n} = -a_{n-1}y^{n-1} - a_{n-2}y^{n-2} - \dots - a_1y' - a_0y + b_0u(t)$$

$$= -a_{n-1}X_n - a_{n-2}X_{n-1} \dots - a_1X_2 - a_0X_1 + b_0u(t)$$

1-2-1-2 Représentation matricielle

On vient de trouver que l'équation différentielle d'ordre n peut se mettre sous la forme :

$$\frac{dx_1}{dt} = X_2$$

$$\frac{dx_2}{dt} = X_3$$

⋮

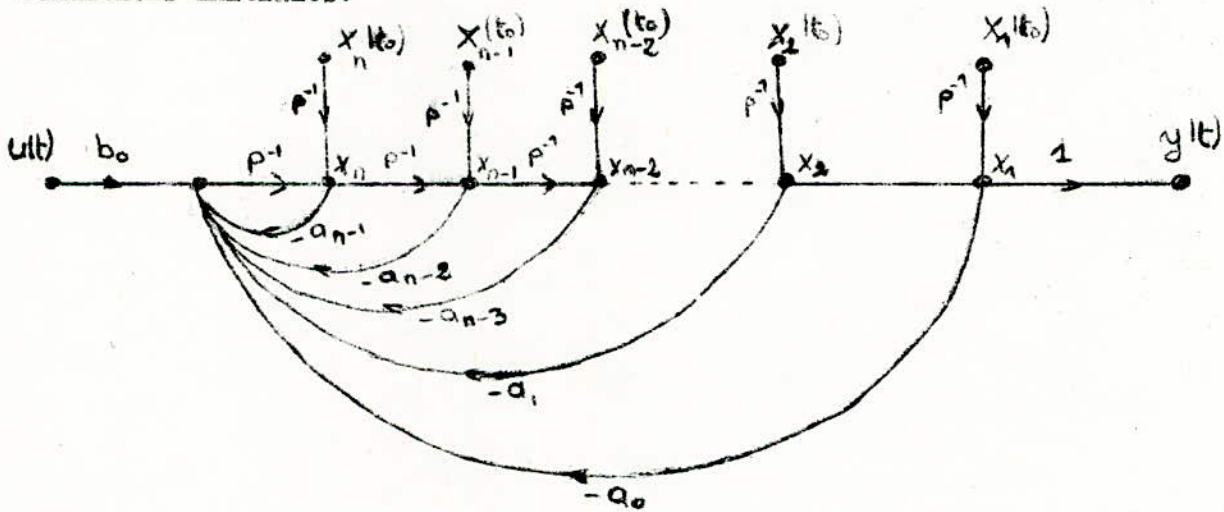
$$\frac{dx_{n-1}}{dt} = X_n$$

$$dx_n = -a_{n-1}X_{n-1} - a_{n-2}X_{n-1} \dots - a_1X_2 - a_0X_1 + b_0u(t)$$

Sous forme matricielle elle peut être écrite

$$\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ \vdots \\ X_{n-1} \\ X_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & & \\ 0 & & 0 & 1 & \\ \vdots & & & & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ -a_0 & & & & -a_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ \vdots \\ X_{n-1} \\ X_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ b_0 \end{bmatrix} u(t)$$

La représentation de ce système par le diagramme de fluence en introduisant les conditions initiales:



1-2-1-3 Exemple: Système d'ordre 3

Soit le système régi par l'équation différentielle suivante:

$$y''' + 6y'' + 11y' + 6y = 7u$$

posons

$$y = X_1$$

$$y' = X_2$$

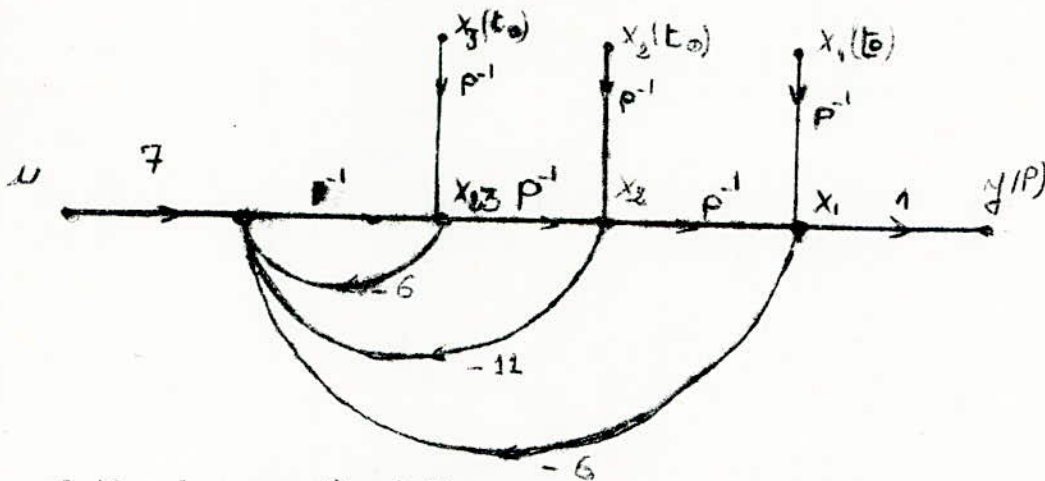
$$y'' = X_2' = X_3$$

$$y''' = X_3' = -6X_1 - 11X_2 - 6X_3 + 7u$$

D'ou sous forme matricielle

$$\begin{bmatrix} \dot{X}_1 \\ \dot{X}_2 \\ \dot{X}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -6 & -11 & -6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 7 \end{bmatrix} u$$

La representation par le diagramme de fluence:



La solution de ce système à l'aide de la formule de Mason :

$$X_1(p) = Y(p) = \frac{(p^2 + 6p + 11) X_1(t_0) + (p + 6) X_2(t_0) + X_3(t_0) + 7U(p)}{p^3 + 6p^2 + 11p + 6}$$

$$X_2(p) = \frac{-6X_1(t_0) + (p^2 + 6p) X_2(t_0) + p X_3(t_0) + 7 p U(p)}{p^3 + 6p^2 + 11p + 6}$$

$$X_3(p) = \frac{-6p X_1(t_0) - 11p X_2(t_0) + p^2 X_3(t_0) + 7 p^2 U(p)}{p^3 + 6p^2 + 11p + 6}$$

### 1-2-2 CAS OU LE SECOND MEMBRE I UNE EQUATION DIFFERENTIELLE D'ORDRE m

Soit le systeme regi par l'équation différentielle suivante

$$y^n + a_{n-1}y^{n-1} + a_{n-2}y^{n-2} + \dots + a_1y' + a_0y = b_n u^n + \dots + b_1 u' + b_0 u$$

Pour résoudre cette équation, on peut utiliser des ~~diagrammes de fluence~~ ~~supplémentaires~~ du signal d'entrée tel que

$$x_{n+1} = u$$

$$\dot{x}_{n+1} = x_{n+2}$$

$$x_{n+2} = u'$$

$$\dot{x}_{n+2} = x_{n+3}$$

.....

.....



.....

$$x_{n+m} = u^{n-1}$$

$$w = u^m$$

et

.....

$$x_{n+m-1} = x_{n+m}$$

$$x_{n+m} = w$$

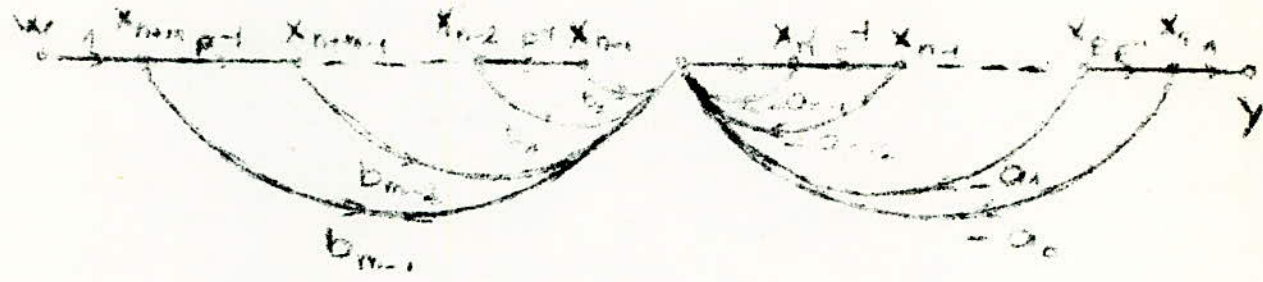
$$\frac{d x_n}{dt} = -a_{n-1} x_n + \dots - a_1 x_2 - a_0 x_1 + b_m w + b_{m-1} x_{n+m} + \dots + b_1 x_{n+2} + b_0 x_{n+1}$$

On obtient la representation matricielle suivante :

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \vdots \\ \dot{x}_n \\ \dot{x}_{n+1} \\ \vdots \\ \dot{x}_{n+m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ -a_0 & -a_1 & \dots & -a_{n-1} & b_0 & b_1 & b_2 & \dots & b_{m-1} \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \\ x_{n+1} \\ \vdots \\ x_{n+m} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} w$$

Avec  $y = x_1$  et  $w = u^m$

On represente ce systeme par le diagramme de fluence suivant



1-2-2-1. TRANSFORMATION DE L'EQUATION DIFFERENTIELLE D'ORDRE n EN UN SYSTEME  
DE n EQUATION-S DU PREMIER ORDRE.

M Méthode générale: Changement de variable.

$$Y = x_1 + B_0 u$$

$$\frac{dx_1}{dt} = x_2 + B_1 u$$

$$\frac{dx_2}{dt} = x_3 + B_2 u$$

⋮

$$\frac{dx_{n-1}}{dt} = x_n + B_{n-1} u$$

$$\frac{dx_n}{dt} = -a_0 x_1 - a_1 x_2 - \dots - a_{n-1} x_n + B_n u$$

Pour déterminer les Coefficients  $B_i$  dérivons  $y(t)$  n fois de suite .

$$y = x_1 + B_0 u$$

$$y' = x_1' + B_0 u' = x_2 + B_1 u + B_0 u'$$

$$y'' = x_1'' + B_0 u'' + B_1 u' = x_3 + B_2 u + B_1 u' + B_0 u''$$

⋮

$$y^{(n-1)} = x_{n-1}' + B_{n-2} u' + B_{n-3} u'' + \dots + B_1 u^{(n-2)} + B_0 u^{(n-1)}$$

$$= x_n + B_{n-1} u + B_{n-2} u' + \dots + B_1 u^{(n-2)} + B_0 u^{(n-1)}$$

$$y^{(n)} = x_n' + B_{n-1} u' + B_{n-2} u'' + \dots + B_1 u^{(n-1)} + B_0 u^{(n)}$$

$$= -a_0 x_1 - a_1 x_2 - a_2 x_3 - \dots - a_{n-2} x_{n-1} - a_{n-1} x_n +$$

$$+ B_n u + B_{n-1} u' + \dots + B_0 u^{(n)}$$

En remplaçant les dérivées successives de  $y$  dans l'équation différentielle  
 On obtient;

$$\begin{aligned}
y^{(n)} + a_{n-1} y^{n-1} + \dots + a_1 y' + a_0 y &= (-a_{n-1} + a_{n-1}) x_n + (-a_{n-2} + a_{n-2}) x_{n-1} + \dots \\
&+ \dots + (-a_1 + a_1) x_2 + (-a_0 + a_0) x_1 + B_0 u^{(n)} \\
&+ \dots \\
&+ (A_{n-1}) B_0 + B_1) u^{(n-1)} + \dots + \\
&+ B_{n-1} + a_{n-1} B_{n-2} + a_{n-2} B_{n-3} + \dots + a_1 B_0) u' \\
&+ (B_n + a_{n-1} B_{n-1} + \dots + B_1 a_1 + B_0 a_0) u \\
&= b_n u^{(n)} + B_{n-1} u^{(n-1)} + \dots + b_1 u' + b_0 u
\end{aligned}$$

Les coefficients  $x^{(i)}$  ( $i = (1 \dots n)$ ) s'annulent et il reste q'une equation en u et ses derivées.

Par identification des coefficients de  $u^{(i)}$  nous pouvons deduire les valeurs des  $B_i$

$$b_n = B_0$$

$$b_{n-1} = B_1 + a_{n-1} B_0$$

$$b_{n-2} = B_2 + a_{n-1} B_1 + a_{n-2} B_0$$

$$\vdots$$

$$b_0 = B_n + a_{n-1} B_{n-1} + \dots + a_1 B_1 + a_0 B_0$$

1-2-2-2

Representation matricielle :

l'équation différentielle peut être représentée sous forme matricielle suivante :

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \vdots \\ \dot{x}_2 \\ \vdots \\ \dot{x}_i \\ \vdots \\ \dot{x}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & & 0 \\ & & 0 & 0 & 1 \\ & & & & \\ & & & & \\ 0 & & & & 0 \\ -a_0 & -a_1 & \dots & \dots & -a_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_i \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \\ \vdots \\ B_i \\ \vdots \\ B_n \end{bmatrix} u$$

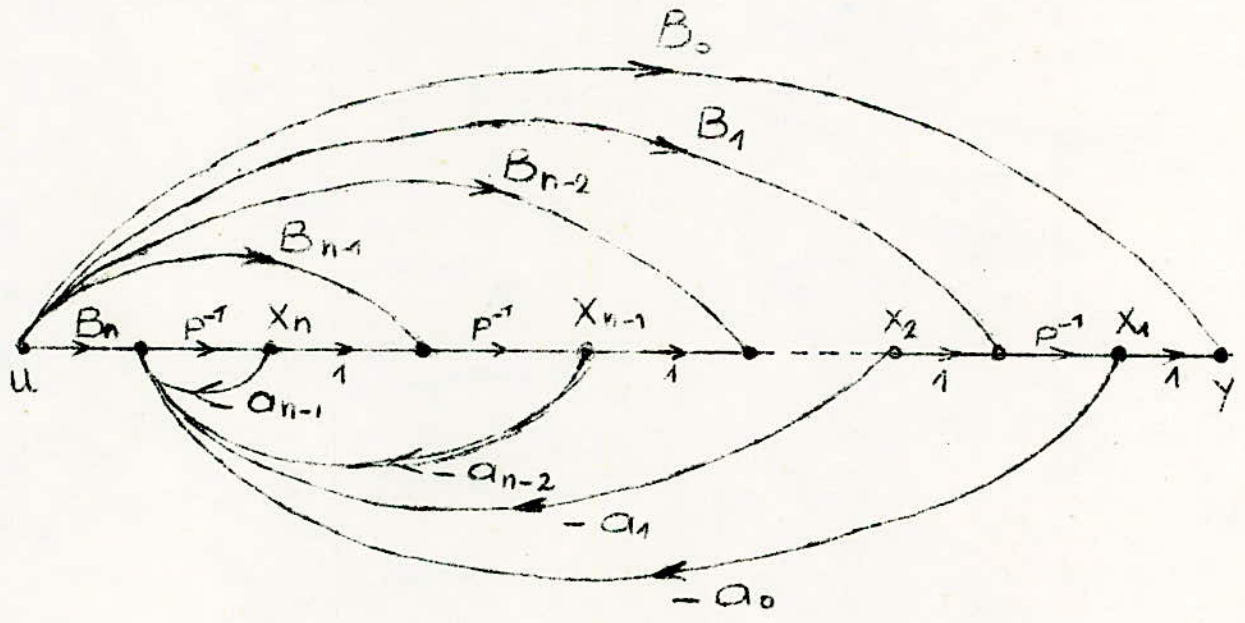
Avec

$$\begin{bmatrix} b_0 \\ b_1 \\ \vdots \\ b_{m-2} \\ b_{m-1} \\ b_n \end{bmatrix}
 \begin{bmatrix} a_0 & a_1 & a_2 & \dots & a_{n-1} & 1 \\ a_1 & a_2 & \dots & \dots & 1 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n-2} & a_{n-1} & 1 & 0 & 0 & 0 \\ a_{n-1} & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}
 \begin{bmatrix} B_0 \\ B_1 \\ \vdots \\ B_n \end{bmatrix}$$

et  $y = (1, 0, \dots, 0)$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} + B_0 \cdot u$$

La representation de ce système par le diagramme de fluence avec les conditions initiales sous entendu<sup>es</sup> est la suivante.



1-2-2-3 Exemple système d'ordre 3

Soit le modèle mathématique d'un système dynamique :

$$y''' + 3y'' + 4y' + y = 3u'' + u' + 2u$$

posons

$$y = x_1 + B_0 u$$

$$\dot{x}_1 = x_2 + B_1 u$$

$$\dot{x}_2 = x_3 + B_2 u$$

$$\dot{x}_3 = -x_1 - 4x_2 - 3x_3 + B_3 u$$

avec

$$\begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 4 & 3 & 1 \\ 4 & 3 & 1 & 0 \\ 3 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B_0 \\ B_1 \\ B_2 \\ B_3 \end{bmatrix}$$

SOIT

$$B_0 = 0$$

$$B_1 = 3$$

$$B_2 = -8$$

$$B_3 = 14$$

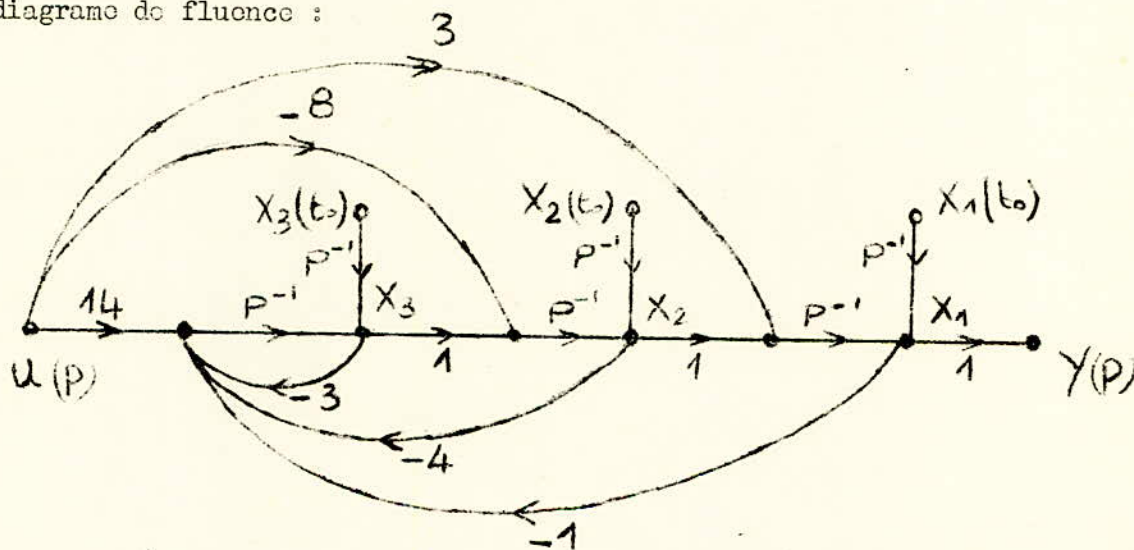
$$Y = (1 \ 0 \ 0)$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

I) On obtient la représentation matricielle .

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & -4 & -3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 3 \\ -8 \\ 14 \end{bmatrix} U$$

et le diagramme de fluence :



la solution de ce système à l'aide de la forme de Mason :

$$X_1(p) = Y(p) = \frac{(p^2 + 3p + 4) X_1(t_0) + (p + 3) X_2(t_0) + X_3(t_0) + (3p^2 + p + 2) U}{p^3 + 3p^2 + 4p + 1}$$

$$X_2(p) = \frac{-X_1(t_0) + (p^2 + 3p) X_2(t_0) + X_3(t_0) - (8p^2 + 10p + 3) U}{p^3 + 3p^2 + 4p + 1}$$

$$X_3(p) = \frac{-p X_1(t_0) - 4p X_2(t_0) + p^2 X_3(t_0) + (14p^2 + 29p + 8) U}{p^3 + 3p^2 + 4p + 1}$$

### 1-3 VARIABLES D'ETAT, EQUATIONS D'ETAT.

#### 1-3-1 Variables d'etat.

Dans tous les systemes que nous avons étudiés. On avait posé :

$$x_1 = y ; x_2 = \frac{dy}{dt} ; x_3 = \frac{d^2y}{dt^2} \quad \text{etc.....}$$

Ces variables  $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$  sont appelées variables d'etat elles sont les variables de sortie des intégrateurs contenus dans le système considéré.

Généralement, on appelle variable d'état, une variable qui nous renseigne à chaque instant voulu sur l'état du système .

Donc l'évolution temporelle du système est totalement déterminée si on connaît l'état présent du système c.à.d. les fonctions d'excitation et les équations régissant la dynamique de ce système.

Cependant nous pouvons avoir plusieurs solutions à ce système et l'unicité de l'état du système peut être entièrement déterminée à tout instant  $t$  à condition de connaître

- l'équation qui le décrit

- l'état dans lequel il se trouve à un instant donné  $t_0$  c.à.d.  $x(t_0)$

- le signal qui lui est appliqué de l'instant  $t_0$  à l'instant  $t$

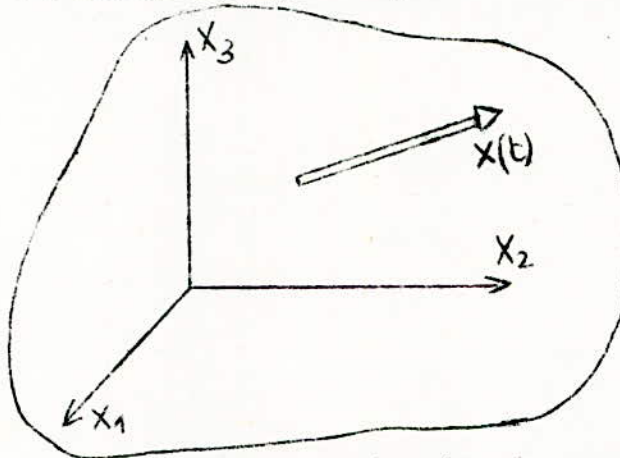
1-3-2 VECTEUR D'ETAT

On appelle vecteur d'état, la matrice colonne regroupant toutes les variables d'état. On le note  $x(t)$

avec 
$$x(t) = \begin{pmatrix} x_1(t) \\ \vdots \\ x_n(t) \end{pmatrix}$$

1-3-3 ESPACE D'ETAT

L'espace des variables que peut prendre le vecteur d'état  $x(t)$  définit un espace à  $n$  dimensions appelé espace d'état et noté  $\{X\}$



Espace d'état à 3 dimensions

Dans le cas où l'espace d'état est à 2 dimensions; l'espace d'état est un plan appelé plan de phase et les variables d'état, variables de phase.

L'extrémité du vecteur d'état décrit une courbe dans l'espace d'état  $\{X\}$  que l'on appelle trajectoire d'état du système.

1-3-4 EQUATION D'ETAT

Retournons à notre système d'équations sous forme matricielle

$$\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & & & & \\ \vdots & & & \ddots & & & \\ \vdots & & & & \ddots & & \\ \vdots & & & & & \ddots & \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 & 1 \\ -a_0 & -a_1 & \dots & \dots & \dots & -a_{n-1} & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_0 \\ b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} u(t)$$



Cette forme peut être condensée et écrite implicitement :

$$\frac{d}{dt} x(t) = A x(t) + B u(t)$$
$$\dot{X}(t) = A x(t) + B u(t)$$

Où A et B sont des matrices dont les composantes sont des constantes et x(t) vecteur d'état et u(t) vecteur de commande

L'équation ((  $\dot{x}(t) = A x(t) + B u(t)$  )) est appelée équation d'état du système.  
La résolution de cette équation peut être faite à l'aide du **diagramme** de fluence et de la formule de MASON

Neanmoins on exposera par la suite une autre méthode de résolution de l'équation d'état

#### 1-4 ETABLISSEMENT DES EQUATIONS D'ETAT A PARTIR DES FONCTIONS DE TRANSFERT

##### 1-4-1 Fonction de transfert dont le dénominateur est factorisable

Dans cette partie on suppose que le nombre de pôles est supérieur au nombre de zéros de la fonction de transfert

On suppose de même que les conditions initiales sont nulles

##### 1-4-1-1 Pôles Simples

Soit la fonction de transfert de degré n .

$$H(p) = \frac{y(p)}{u(p)} = \frac{N(p)}{(p - a_1)(p - a_2) \dots (p - a_{n-1})(p - a_n)}$$

Cette fonction est décomposable en éléments simples.

$$H(p) = \frac{y(p)}{u(p)} = \frac{b_1}{(p-a_1)} + \frac{b_2}{(p-a_2)} + \dots + \frac{b_{n-1}}{(p-a_{n-1})} + \frac{b_n}{(p-a_n)}$$

On a donc :

$$y(p) = h(p) u(p) = X_1(p) + X_2(p) + \dots + X_{n-1}(p) + X_n(p)$$

avec

$$X_1(p) = \frac{b_1 u(p)}{p-a_1}$$

$$X_2(p) = \frac{b_2 u(p)}{p-a_2}$$

⋮

$$X_{n-1}(p) = \frac{b_{n-1} u(p)}{p-a_{n-1}}$$

$$X_n(p) = \frac{b_n u(p)}{p-a_n}$$

on a

$$(p-a_1) X_1(p) = b_1 u(p)$$

$$X'_1(p) = a_1 X_1(p) + b_1 u(p)$$

$$(p-a_2) X_2(p) = b_2 u(p)$$

$$X'_2(p) = a_2 X_2(p) + b_2 u(p)$$

$$(p-a_{n-1}) X_{n-1}(p) = b_{n-1} u(p)$$

$$X'_{n-1}(p) = a_{n-1} X_{n-1}(p) + b_{n-1} u(p)$$

$$(p-a_n) X_n(p) = b_n u(p)$$

$$X'_n(p) = a_n X_n(p) + b_n u(p)$$

et  $Y(p) = X_1(p) + X_2(p) + X_3(p) + X_4(p) + \dots + X_{n-1}(p) + X_n(p)$

d'où sous forme matricielle :

$$(P - a_{n-1}) X_{n-1}(p) = b_{n-1} U(p) \quad X'_{n-1}(p) = a_{n-1} X_n(p) + b_{n-1} U(p)$$

$$(P - a_n) X_n(p) = b_n U(p) \quad X'_n(p) = a_n X_n(p) + b_n U(p)$$

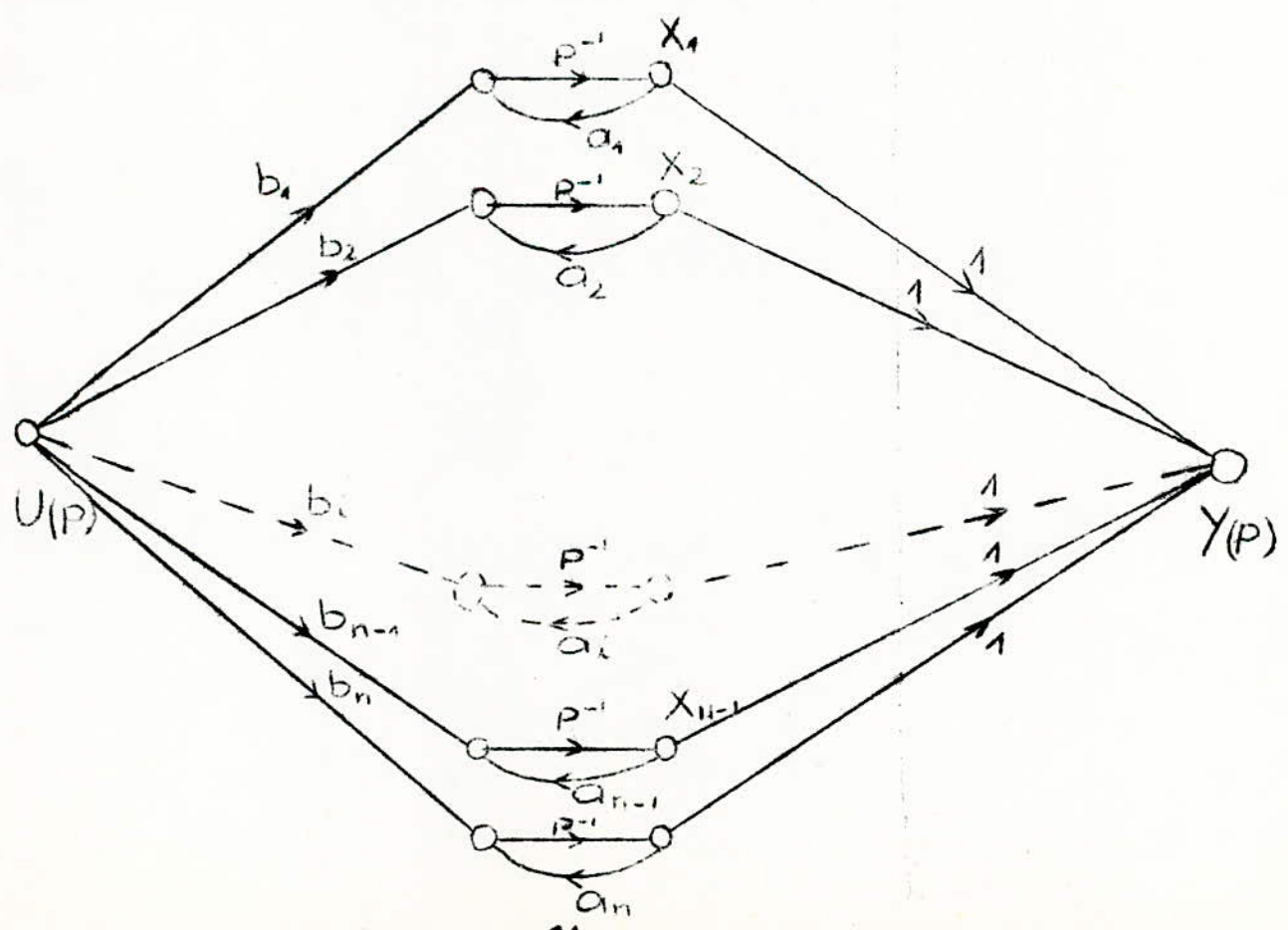
et  $Y(p) = X_1(p) + X_2(p) + \dots + X_{n-1}(p) + X_n(p)$

d'où sous forme matricielle .

$$\begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_{n-1} \\ X_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & a_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{n-1} + 1 \\ & & & 0 & a_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_{n-1} \\ X_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_{n-1} \\ b_n \end{bmatrix} U(p)$$

$$Y(p) = (1 \ 1 \ 1 \ \dots \ 1) \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_{n-1} \\ X_n \end{pmatrix} + U(p)$$

Le Diagramme de fluence de cette fonction se presente comme suit :



1-4-1-2 Pôles multiples:

Soit la fonction de transfert de degré  $n$  possédant un nombre  $q$  de pôles multiples et un nombre  $n - q$  de pôles simples .

$$H(p) = \frac{Y(p)}{U(p)} = \frac{b_{11}}{(p - a_1)^m} + \frac{b_{21}}{(p - a_1)^{m-1}} + \dots + \frac{b_{1, m-1}}{(p - a_1)} + \frac{b_{m+1,1}}{(p - a_2)^n} + \frac{b_{m+2,1}}{(p - a_2)^{n-1}} + \dots + \frac{b_{n-1}}{p - a_{n-1}} + \frac{b_n}{p - a_n} .$$

Dans ce cas on doit faire apparaître des relations de dépendance entre les  $X_i$

Posons :

$$X_1 = \frac{X_2}{p - a_1} ; \quad X_2 = \frac{X_3}{p - a_1} ; \quad X_3 = \frac{X_4}{p - a_1} ; \dots ; \quad X_{m-1} = \frac{X_m}{p - a_1}$$

$$X_{m+1} = \frac{X_{m+2}}{p - a_2} ; \quad X_{m+2} = \frac{X_{m+3}}{p - a_2} + \dots + X_{m+h-1} = \frac{X_{m+h}}{p - a_2}$$

$$X_{n-2q+1} = \frac{X_{n-2q+2}}{p - a_n - 2q} ; \quad X_{n-2q+2} = \frac{X_{n-2q+3}}{p - a_n - 2q} + \dots + X_{n-q-1} = \frac{X_n - q}{p - a_n - 2q}$$

On aura en cas de pôles multiples .

$$X'_1 = a_1 X_1 + X_2$$

$$X'_2 = a_1 X_2 + X_3$$

⋮

$$X'_{m-1} = a_1 X_{m-1} + X_m$$

$$X'_{m+1} = a_2 X_{m+1} + X_{m+2}$$

$$x'_{n+h-1} = a_2 x_{n+h-1} + x_{n+h}$$

$$x'_{n-2q} = a_{n-2q} x_{n-2q} + x_{n-2q+1}$$

$$x'_{n-q-1} = a_{n-2q} x_{n-q} + x_{n-q}$$

En cas de pôles simples:

$$X_{n_1}(p) = \frac{U(p)}{p - a_1} \implies x'_{n_1} = a_1 x_{n_1} + U(p)$$

$$X_{n+h} = \frac{U(p)}{p - a_2} \implies x'_{n+h} = a_2 x_{n+h} + U(p)$$

$$X_{n-q} = \frac{U(p)}{p - a_{n-2q}} \implies x'_{n-q} = a_{n-2q} x_{n-q} + U(p)$$

$$X_{n-1} = \frac{U(p)}{p - a_{n-1}} \implies x'_{n-1} = a_{n-1} x_{n-1} + U(p)$$

$$X_n = \frac{U(p)}{p - a_n} \implies x'_n = a_n x_n + U(p)$$

et

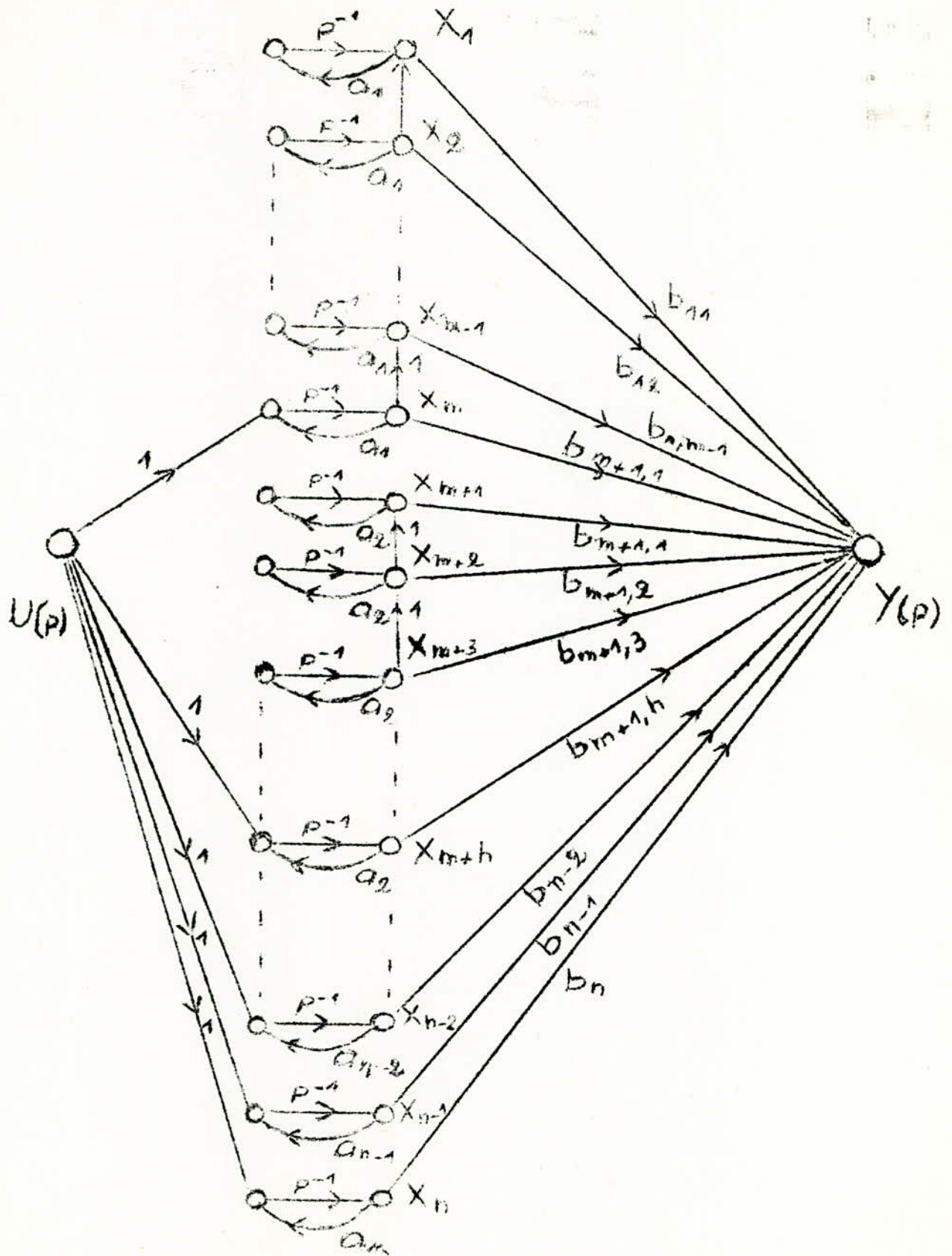
$x_1$   
 $x_2$   
 $\vdots$   
 $x_n$

$$y = (b_{11}, b_{12}, \dots, b_{1n}, b_{21}, \dots, b_{q,n-q}, b_{n-q+1}, \dots, b_n)$$

donc

$$Y(p) = \sum_{i=1}^n b_{1i} x_i(p) + \sum_{j=1}^h b_{n+h,j} x_{n+j} + \dots + \sum_{k=1}^{n-q} b_k x_{q+k}$$

Et sous forme de diagramme de fluence et de forme matricielle on aura :





1-4-2 Fonction de transfert dont le denominateur n'est pas factorisable :

Soit la fonction de transfert de degré n

$$H(p) = \frac{y(p)}{u(p)} = \frac{b_n p^{n-1} + b_{n-1} p^{n-2} + \dots + b_2 p + b_1}{p^n + a_n p^{n-1} + a_{n-1} p^{n-2} + \dots + a_2 p + a_1}$$

Les coefficients  $(a_1, a_2; \dots, a_n)$  et  $(b_1, b_2, \dots, b_n)$  sont quelconques

Posons

$$H(p) = \frac{y(p)}{u(p)} = \frac{y(p)}{x(p)} \cdot \frac{x(p)}{u(p)}$$

avec

$$\frac{x(p)}{u(p)} = \frac{1}{p^n + a_n p^{n-1} + \dots + a_2 p + a_1}$$

$$X(p) (p^n + a_n p^{n-1} + \dots + a_2 p + a_1) = U(p)$$

On a

$$x = x_1$$

$$\cdot$$

$$x_1 = x_2$$

$$\cdot$$

$$x_2 = x_3$$

$$\cdot$$

$$\cdot$$

$$\cdot$$

$$x_{n-1} = x_n$$

$$\cdot$$

$$x_n = -a_1 x_1 - a_2 x_2 - \dots - a_n x_n + u$$

et

$$\frac{y(p)}{x(p)} = b_n p^{n-1} + b_{n-1} p^{n-2} + \dots + b_2 p + b_1$$



$$\frac{Y(p)}{X(p)} = (b_n p^{n-1} + b_{n-1} p^{n-2} + \dots + b_2 p + b_1)$$

$$y(p) = (b_n p^{n-1} + b_{n-1} p^{n-2} + \dots + b_2 p + b_1) \in X(p)$$

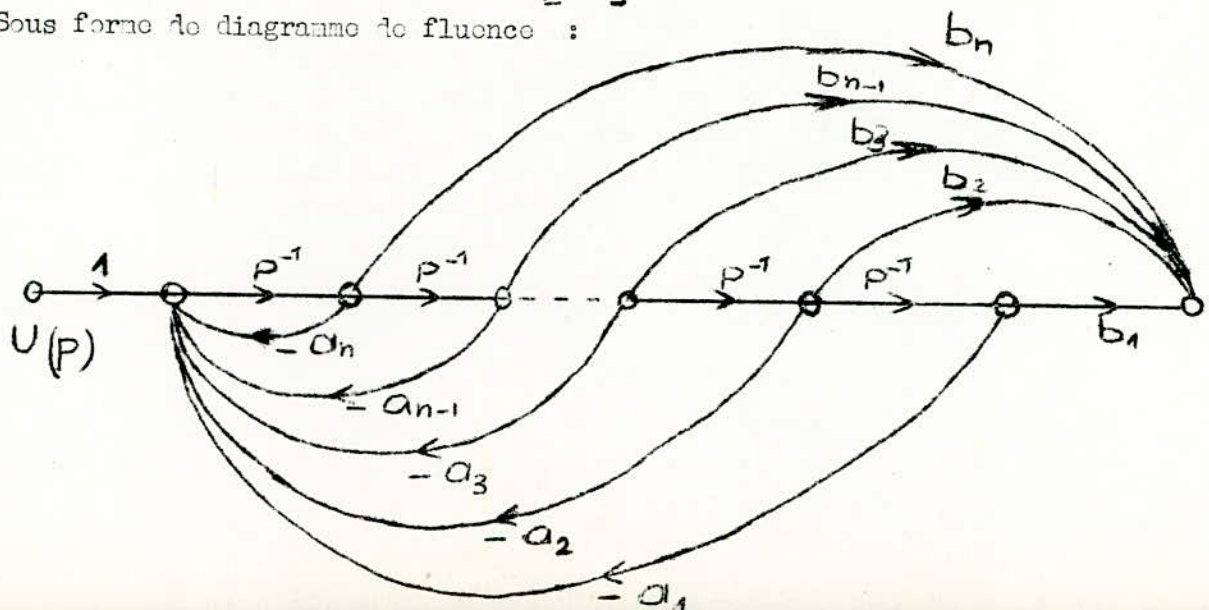
$$= b_n x_n + b_{n-1} x_{n-1} + \dots + b_2 x_2 + b_1 x_1$$

d'où l'équation :

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & 1 \\ -a_1 & -a_2 & -a_3 & \dots & -a_n & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} U$$

$$Y(p) = (b_1 \ b_2 \ \dots \ b_n) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

Sous forme de diagramme de fluence :



EXEMPLE :

SOIT LA FONCTION DE TRANSFERT .

$$H(p) = \frac{p^2 - 3p + 2}{p^3 + 6p^2 + 11p + 6}$$

on peut traiter cet exemple par les 2 methodes mais <sup>on</sup> se limitera à la première étude des fonctions de transfert.

En decomposant cette fonction en éléments simples :

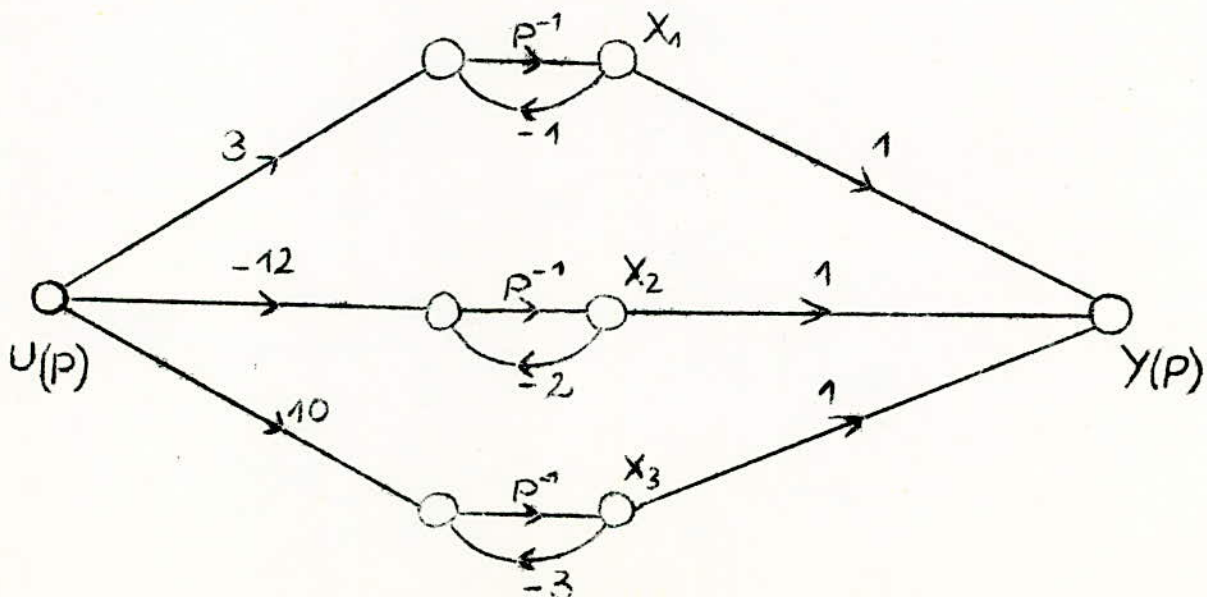
$$H(p) = \frac{Y(p)}{U(p)} = \frac{3}{p+1} - \frac{12}{p+2} + \frac{10}{p+3}$$

ou sous forme matricielle

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 3 \\ -12 \\ 10 \end{bmatrix} U$$

$$Y(p) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

D'où sous forme de diagramme de fluence



## 1-5 RESOLUTION DES EQUATIONS D'ETAT PAR INTEGRATION

On expose ici une méthode d'intégration des équations d'état, cette méthode est déduite par analogie avec les systèmes linéaires invariants du 1<sup>er</sup> ordre.

L'équation d'état

$$\frac{dx}{dt} = A x + B u$$

### 1-5-1 Equation homogène

L'équation homogène c. à d. quand aucun signal n'est appliqué au système.

$$\frac{dx}{dt} = A x$$

Par analogie avec les systèmes scalaires on peut reprendre à une solution de l'équation d'état homogène de la forme:

$$x(t) = e^{A(t-t_0)} x(t_0)$$

avec  $t_0$  temps initial

posons

$$e^{A(t-t_0)} = \phi(t, t_0)$$

Il vient alors

$$x(t) = \phi(t, t_0) x(t_0)$$

### 1-5-2 Equation forcée

On a quand le signal de commande est appliqué

$$\frac{dx(t)}{dt} = A x(t) + B u(t)$$

Cherchons la solution de la forme :

$$X = \phi(t, t_0) q(t)$$

d'où

$$\frac{dX}{dt} = A X + B u = \phi(t, t_0) q(t) + B u$$

On a aussi

$$\frac{d\phi}{dt} = A \phi(t, t_0)$$

Pour un système invariant

On déduit

$$\frac{dX}{dt} = \phi \frac{dq}{dt} + A \cdot \phi \cdot q = A \cdot \phi \cdot q + B u$$

On tire de ces deux équations:

$$\frac{dq(t)}{dt} = \phi^{-1}(t, t_0) \cdot B \cdot u(t)$$

D'où

$$q(t) = \int_{t_0}^t \phi^{-1}(\tau, t_0) \cdot B \cdot u(\tau) d\tau$$

### 1-5-3 Solution générale.

$$\begin{aligned} X(t) &= \phi(t, t_0) \cdot X(t_0) + \phi(t, t_0) \int_{t_0}^t \phi^{-1}(\tau, t_0) \cdot B \cdot u(\tau) \cdot d\tau \\ &= \phi(t, t_0) \cdot X(t_0) + \int_{t_0}^t \phi(t, \tau) \cdot B \cdot u(\tau) \cdot d\tau \end{aligned}$$

Puisque

$$\phi(t_2, t_0) = \phi(t_2, t_1) \cdot \phi(t_1, t_0)$$

Donc

$$\phi(t_2, t_1) = \phi(t_2, t_0) \cdot \phi^{-1}(t_1, t_0)$$

Pour  $t_2 = t_0$  on tire

$$\phi(t_0, t_1) = \phi^{-1}(t_1, t_0)$$

Donc la solution générale est de la forme

$$X(t) = e^{A \cdot (t-t_0)} \cdot X(t_0) + \int_{t_0}^t e^{A \cdot (t-\tau)} \cdot B \cdot u(\tau) \cdot d\tau$$

G O U V E R N A B I L I T E   E T   O B S E R V A B I L I T E

G O U V E R N A B I L I T E   E T   O B S E R V A B I L I T E

O B S E R V A T I O N   D E   L ' E T A T   D ' U N   S Y S T E M E   L I N E A I R E

# G O U V E R N A B I L I T E            E T            O B S E R V A B I L I T E

## DES    SYSTEMES    LINEAIRES

La notion de gouvernabilité et d'observabilité jouent un rôle important dans l'étude et la théorie de la commande optimale et dans les interactions entre un système à plusieurs variables et ses organes de conduite .

### G O U V E R N A B I L I T E

Un système est dit gouvernable si on peut le faire passer d'un état dans un autre état pendant un intervalle de temps fini, sous l'effet d'un certain vecteur de commande . Donc si la commande affecte toutes les variables d'état .

### O B S E R V A B I L I T E

Un système est observable si tout état peut être déterminé à partir de l'observation des sorties sur un intervalle de temps fini . Donc si toutes les variables d'état influent sur la sortie .

Soit le système linéaire invariant décrit par l'équation différentielle vectorielle suivante :

$$\dot{x} = A x + B u \quad \text{avec} \quad \begin{array}{l} x \in \mathbb{R}^n \\ u \in \mathbb{R}^m \end{array}$$

Un processus est gouvernable si, connaissant les matrices  $A$  et  $B$  et  $x(t)$  à l'instant  $t_0$ , nous pouvons construire un vecteur de commande  $u$  agissant pendant l'intervalle de temps  $(t_1 - t_0)$  qui amène le système à l'état imposé  $x(t_1)$ .

On pose

$$x = T z \quad \text{d'où} \quad (Tz)' = A T z + B u$$

Où

$$T \dot{z} = A T z + B u$$

EN multipliant à gauche par  $T^{-1}$

$$T^{-1} T \dot{z} = T^{-1} A T z + T^{-1} B u$$

$$J = T^{-1} A T$$

On pose

$$G = T^{-1} B$$

On obtient

$$\dot{z} = J z + G u \quad (J \text{ doit être une matrice diagonale})$$

$$\dot{z}_1 = \lambda_1 z_1 + g_{11} u_1 + g_{12} u_2 + \dots + g_{1m} u_m$$

$$\dot{z}_2 = \lambda_2 z_2 + g_{21} u_1 + g_{22} u_2 + \dots + g_{2m} u_m$$

⋮

$$\dot{z}_n = \lambda_n z_n + g_{n1} u_1 + g_{n2} u_2 + \dots + g_{nm} u_m$$

Une condition nécessaire et suffisante pour qu'un système linéaire invariant soit gouvernable ; est que chacune des lignes de la matrice  $G$  contient au moins un élément NON NUL.

La sortie du système est déterminée par :

$$y = C x + D u \quad \text{Avec} \quad \begin{array}{l} x \in \mathbb{R}^n \\ u \in \mathbb{R}^m \\ y \in \mathbb{R}^p \end{array}$$

Avec  $y$  = vecteur de sortie

$C$  et  $D$  sont des matrices reliant le vecteur de sortie aux vecteurs d'état

Imposant comme précédemment

$$x \quad T$$

$$x = T z$$

On aura

$$y = C T z + D u$$

On pose

$$C T = H$$

$$D = 0 \quad ((\text{la sortie ne dependant pas directement de la commande}))$$

D'où

$$y = h_1 z_1 + h_2 z_2 + \dots + h_n z_n$$

Un système est observable si chaque colonne de la matrice H contient au moins un élément NON NUL .

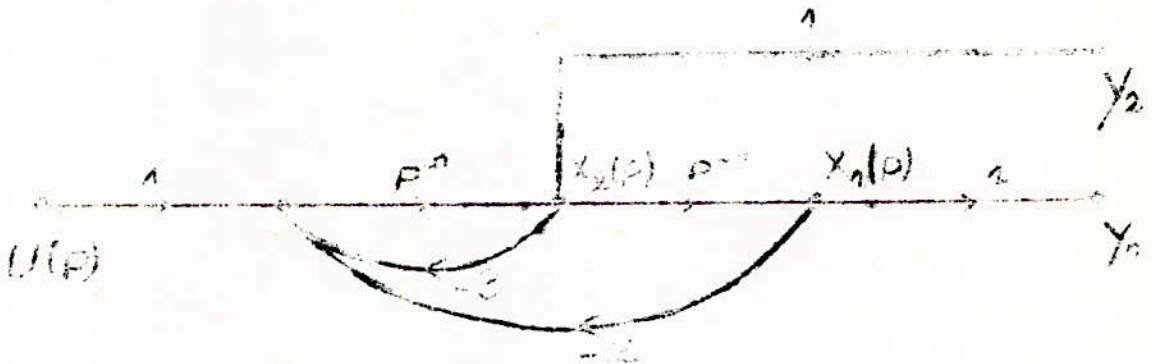
EXEMPLE d'un système gouvernable et observable:

$$\frac{d^2 x}{dt^2} + 3 \frac{dx}{dt} + 2x = u(t)$$

En passant aux transformées de Laplace

$$X(p) = \frac{U(p)}{(p-1)(p-2)}$$

Dont le diagramme de fluence est le suivant:



$$\text{On a } \begin{cases} \dot{x}_1 = x_2(p) \\ \dot{x}_2 = -2x_1(p) - 3x_2(p) + u(p) \end{cases}$$

Et sous forme matricielle

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u$$

La sortie est définie comme suit

$$y = I x = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} x$$



On cherche maintenant si le système est gouvernable

Recherche de la matrice Modale: T:.

On pose

$$x = T z$$

Il faut que

$$T^{-1} A T$$

SOIT DIAGONALE

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix}$$

Recherche des valeurs propres

$$\det ( I - A ) = 0$$

$$\text{On trouve } \lambda_1 = -2 \quad \text{et} \quad \lambda_2 = -1$$

Recherche des vecteurs propres

$$v_1 = \begin{bmatrix} c_1 \\ -c_1 \end{bmatrix}$$

$$v_2 = \begin{bmatrix} -c_2 \\ 2 c_2 \end{bmatrix}$$

Pour  $c_1 = c_2 = 1$  on a la matrice Modale T

$$T = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \quad \text{et} \quad T^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

d'où

$$\dot{z} = J z + G u$$

$$\text{La matrice } J = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}$$

$$\dot{z} = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} z + \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y = I x = I T z = T z$$

$$y = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} z$$

On a donc

$$\begin{aligned}y_1 &= z_1 - z_2 = x_1 \\y_2 &= -z_1 + 2z_2 = x_2\end{aligned}$$

On a de même

$$\begin{aligned}\dot{z}_1 &= -z_1 + u & p z_1(p) &= -z_1(p) + u(p) \\z_1(p) &= \frac{u(p)}{p+1}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\dot{z}_2 &= -2z_2 + u & p z_2(p) &= -2z_2(p) + u(p) \\z_2(p) &= \frac{u(p)}{p+2}\end{aligned}$$

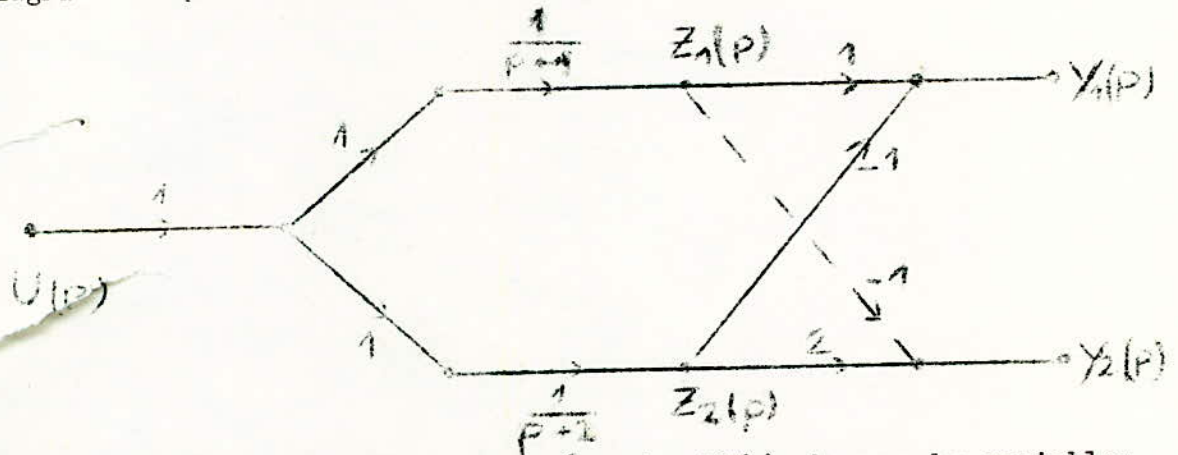
Comme  $z \triangleq T z$

$$\begin{aligned}x_1 &= z_1 - z_2 \\x_2 &= -z_1 + 2z_2\end{aligned}$$

La sortie

$$\begin{aligned}y &= x \\y_1 &= x_1 \\y_2 &= x_2\end{aligned}$$

Diagramme de fluence des variables d'état canoniques



Nous remarquons que le signal d'entrée est relié à chacune des variables d'état canoniques, chacune des variables canoniques est gouvernable.

On voit bien que les variables d'état influent sur les sorties, donc le système est observable.

Le système régi par l'équation différentielle

$$\frac{d^2 x}{dt^2} + 3 \frac{dx}{dt} + 2x = u(t)$$

EST GOUVERNABLE et OBSERVABLE

EXEMPLE Couplage entre deux transmittances ((en SERIE))

$$S_a = \frac{1}{p+1}$$

$$S_b = \frac{p+1}{(p+2)(p+3)}$$

$$S_a = \frac{y_1(p)}{u(p)} = \frac{1}{p+1}$$

$$y_1(p) = \frac{u(p)}{p+1} = X a(p)$$

On a donc

$$U(p) = p X a(p) + X a(p)$$

$$U = \dot{X} a + X a$$

$$\dot{X} a = -X a + U$$

La sortie de ce systeme est

$$y_1(p) = X a$$

Le diagramme de fluence



$$S_b = \frac{p+1}{(p+2)(p+3)} = \frac{2}{p+3} \cdot \frac{1}{p+2} = \frac{y_2(p)}{u_2(p)}$$

$$y_2(p) = \frac{2 U_2(p)}{p+3} - \frac{U_2(p)}{p+2}$$

Ce systeme nous donne 2 variables d'etat:

$$y_2(p) = X b_1 + X b_2$$

Avec

$$X b_1(p) = \frac{2 U_2(p)}{p+3}$$

$$\dot{X} b_1 = -3 X b_1 + 2 U_2$$

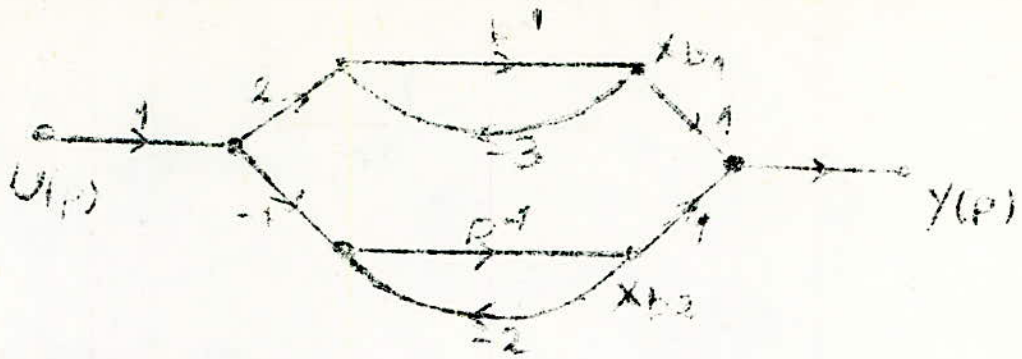
$$X b_2(p) = \frac{-U_2(p)}{p+2}$$

$$\dot{X} b_2 = -2 X b_2 - U_2$$

On a donc le systeme :

$$\begin{bmatrix} \dot{X} b_1 \\ \dot{X} b_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X b_1 \\ X b_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} U_2$$

$$Y = (1, 1) \begin{bmatrix} X b_1 \\ X b_2 \end{bmatrix}$$



ETUDE DU COUPLAGE S a - S b



$$\dot{X}_a = -X_a(p) + U_1(p)$$

$$\begin{bmatrix} \dot{X}_{b1} \\ \dot{X}_{b2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_{b1} \\ X_{b2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} U_2$$

La sortie

$$Y_2 = (1, 1) \begin{bmatrix} X_{b1} \\ X_{b2} \end{bmatrix}$$

La sortie du système S a est la commande du système S b

$$Y_1 = X_a(p) = U_2(p)$$

On obtient donc un système à 3 équations

$$\dot{X}_a = -X_a(p) + U_1(p)$$

$$\dot{X}_{b1} = -3X_{b1} + 2X_a$$

$$\dot{X}_{b2} = -2X_{b2} - X_a$$

Et la sortie

$$Y_2(p) = X_{b1} + X_{b2}$$

Et sous forme matricielle

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_a \\ \dot{x}_{b1} \\ \dot{x}_{b2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 2 & -3 & 0 \\ -1 & 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_a \\ x_{b1} \\ x_{b2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} U_1$$

$$Y_2(p) = (0, 1, 1) \begin{bmatrix} x_a \\ x_{b1} \\ x_{b2} \end{bmatrix}$$

Donc

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 2 & -3 & 0 \\ -1 & 0 & -2 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} U$$

Donc

$$\dot{x} = A x + B u$$

On fait la transformation

$$x = T z \quad \text{d'où} \quad \dot{x} = T \dot{z}$$

d'où

$$\dot{z} = T^{-1} A T z + T^{-1} B u$$

Il faut que  $T^{-1} A T = J =$  Matrice Diagonale formée par les valeurs propres

Valeurs propres

$$\lambda_1 = -1$$

$$\det(I - A) = 0$$

$$\lambda_2 = -3$$

$$\lambda_3 = -2$$

$$J = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$$

Recherche de la matrice Modale T

$$v_1 = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \end{bmatrix} \quad v_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ c_2 \\ 0 \end{bmatrix} \quad v_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ c_3 \end{bmatrix}$$

Pour  $c_1 = c_2 = c_3 = 1$  on a

$$\dot{X}_a = -X_a + X_{b1} + X_{b2}$$

$$\dot{X}_{b1} = -3X_{b1} + 2U_2$$

$$\dot{X}_{b2} = -2X_{b2} - U_2$$

Et

$$Y = Y_1 = X_a$$

Donc sous forme matricielle

$$\begin{bmatrix} \dot{X}_{b1} \\ \dot{X}_{b2} \\ \dot{X}_a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_{b1} \\ X_{b2} \\ X_a \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} U_2$$

$$Y_1 = (0, 0, 1) \begin{bmatrix} X_{b1} \\ X_{b2} \\ X_a \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} -3 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$J = B^{-1} A T = \begin{bmatrix} -3 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

Recherche de la matrice modale T

$$v_1 = \begin{bmatrix} 2c_1 \\ 0 \\ -c_1 \end{bmatrix} \quad v_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ c_2 \\ -c_2 \end{bmatrix} \quad v_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ c_3 \end{bmatrix}$$

Pout  $c_1 = c_2 = c_3 = 1$

$$T = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} \quad T^{-1} = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1/2 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Condition nécessaire et suffisante pour que le système soit gouvernable est :

$G = T^{-1} B$  ne possède aucune ligne NULLE

$$G = T^{-1} B = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1/2 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

LE SYSTEME N°1 EST PAS GOUVERNABLE

Condition nécessaire et suffisante d'observabilité :

Chaque colonne de la matrice  $CT$  contient au moins un élément NON NUL

$$C = (0, 0, 1) \quad \text{et} \quad CT = (0, 0, 1) \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

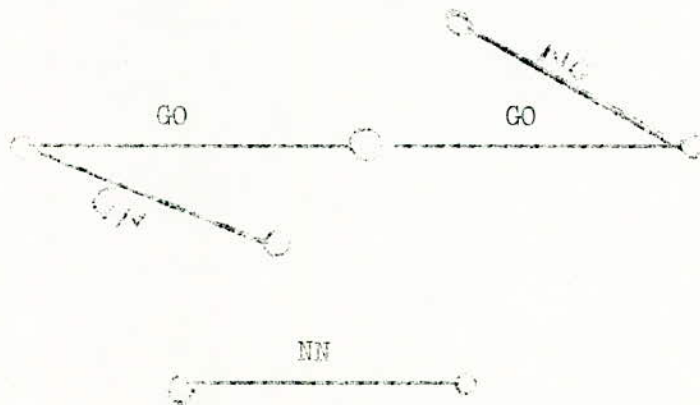
$$CT = (-1, -1, 1)$$

Le système est observable.

### CONCLUSION

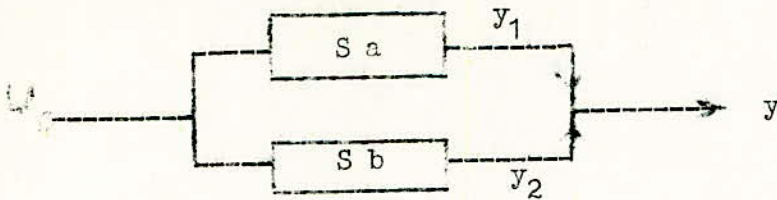
Nous dirons que deux systèmes, complètement gouvernables et observables, connectés en cascade ne donnent pas nécessairement un système gouvernable et observable.

Le couplage en cascade de deux systèmes gouvernables et observables peut être schématisé par la figure suivante :



# ETUDE DU COUPLAGE PARALLELE

Soit le systeme S a et S b connectés en parallele:



Avec S a 
$$\begin{cases} \dot{X} a = -X a + U \\ Y_1 = X a \end{cases}$$

et S b 
$$\begin{cases} \begin{bmatrix} \dot{X} b1 \\ \dot{X} b2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X b1 \\ X b2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} U \\ Y_2 = (1, 1) \begin{bmatrix} X b1 \\ X b2 \end{bmatrix} \end{cases}$$

La sortie étant la somme des 2 sorties paralleles .

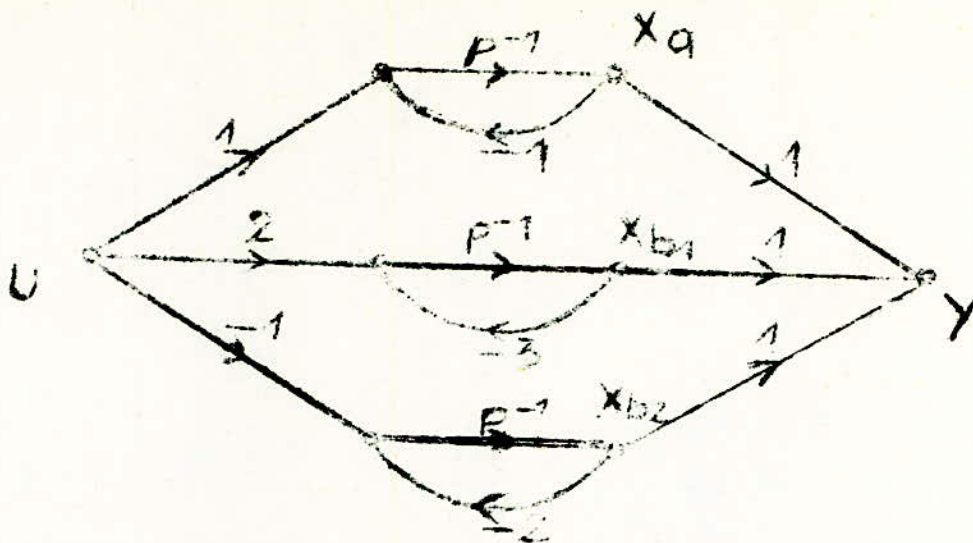
$$Y = Y_1 + Y_2 = X a + X b1 + X b2$$

La forme matricielle du systeme S resultant du couplage parallele de S a et S b .

$$S \begin{cases} \begin{bmatrix} \dot{X} a \\ \dot{X} b1 \\ \dot{X} b2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X a \\ X b1 \\ X b2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} U \\ Y = (1, 1, 1) \begin{bmatrix} X a \\ X b1 \\ X b2 \end{bmatrix} \end{cases}$$



Le diagramme de fluence du système S .



Le système S est complètement gouvernable et observable

### CONCLUSION

Pour que le système S ((resultant de S a et S b connectes en parallele)) soit gouvernable et observable est que les 2 systemes partiels S a et S b soient tous les deux gouvernables et observables .

## SYSTEME LINEAIRE

Nous avons étudié précédemment la gouvernabilité et l'observabilité d'un système linéaire .

Si un système est observable nous voulons savoir s'il est mesurable c-à-d si toutes ses variables d'état sont mesurables .

Tous les systèmes ne sont pas entièrement mesurables , on construit alors un observateur pour estimer les variables d'état non mesurables .

L'observateur est un système linéaire invariant soumis à l'action des signaux d'entrée et de sortie qu'il observe , on suppose qu'il effectue une transformation linéaire du vecteur d'état .

Il est important de noter que l'introduction d'un observateur ne détériore pas les performances du système initial .

( $z = T x$ ) montre que l'observateur construit la totalité du vecteur d'état

Mais plusieurs variables sont mesurables , le rôle de l'observateur se réduit alors à construire les variables d'état non mesurables .

Soit un système linéaire sans ~~sigmax~~ d'entrée

$$\dot{x} = A x \quad (1)$$

Soit le 2<sup>ème</sup> système  $S_2$  soumis à l'action de  $x$

$$\dot{z} = D z + C x \quad (2)$$

Hypothèse

$$z = T x \quad (z \text{ et } x \text{ sont liés par une transformation linéaire})$$

$$\begin{aligned} T \dot{x} &= D z + C x \implies T \dot{x} = D T x + C x \\ T \dot{x} &= T A x \end{aligned}$$

$$\implies D T x + C x = T A x$$

On tire

$$\boxed{T A - D T = C}$$

La transformation doit être unique, pour cela nous imposerons à  $A$  et  $D$  de ne pas avoir de racines caractéristiques communes.

$$\begin{aligned} \dot{z} = D z + C x &\implies \dot{z} - T \dot{x} = D z + C x - T \dot{x} \\ &= D z - T A x + C x \\ &= D z - (D T + C) x + C x \\ &= D z - D T x \end{aligned}$$

$$\dot{z} - T \dot{x} = D (z - T x)$$

C'est une équation différentielle vectorielle du 1<sup>er</sup> ordre par rapport à la variable  $(z - T x)$ .

$$z - T x = e^{D T} (z(0) - T x(0))$$

$$z = T x \quad \text{si} \quad \left\{ \begin{array}{l} e^{D T} \longrightarrow 0 \quad \text{Rapidité du système} \\ z(0) \cong T x(0) \end{array} \right.$$

Soit maintenant le système  $S_1$  soumis à l'action du vecteur d'entrée  $U$

$$\dot{x} = A x + B u \quad (1) \quad \text{équation du système}$$

$$y = C x \quad (2) \quad \text{sortie du système}$$

On définit l'observateur par

$$\dot{z} = S z + D x + G u \quad (3)$$

$$z = T x \quad (4)$$

$D x$  représente une combinaison des variables mesurables du vecteur d'état

$$D x = E (C x) = E y \quad (5)$$

De (4) on tire  $\dot{z} = T \dot{x}$  (6)

De (3) on tire  $T \dot{x} = S z + D x + G u$  (7)

De (1) on tire  $T \dot{x} = T A x + T B u$  (8)

Comme (7) = (8)  $\implies S z + D x + G u = T A x + T B u$

On a

$$G = T B$$

$$T S + D = T A$$

$$\begin{aligned} G &= T B \\ S + T^{-1}D &= A \end{aligned}$$

Exemple

Soit le système régi par

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} -2 & +1 \\ 0 & -3 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u$$

$$y = (1, 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

On voit que seule la variable  $x_1$  est mesurable

Le système est-il observable ?

$$T^{-1} A T = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -3 \end{bmatrix}$$

$$T = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$T^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$H = C T = (1, 0) \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = (1, 1) \implies \text{Observable}$$

On construit un observateur du 1<sup>er</sup> ordre pour estimer la variable  $x_2$

$$\dot{x} = A x + B u$$

$$\dot{z} = S z + C x + G u$$

$$G = T B$$

$$T A - S T = C$$

$$z = T x$$

$$(t_1, t_2) \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -3 \end{bmatrix} + 4 (t_1, t_2) = (1, 0)$$

$$-2 t_1 + 4 t_1 = 1 \implies t_1 = \frac{1}{2}$$

$$t_1 - 3 t_2 + 4 t_2 = 0 \implies t_1 + t_2 = 0 \implies t_2 = -\frac{1}{2}$$

$$T = \left( \frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \right)$$

$$G = T B = \left( \frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \right) \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = -\frac{1}{2}$$

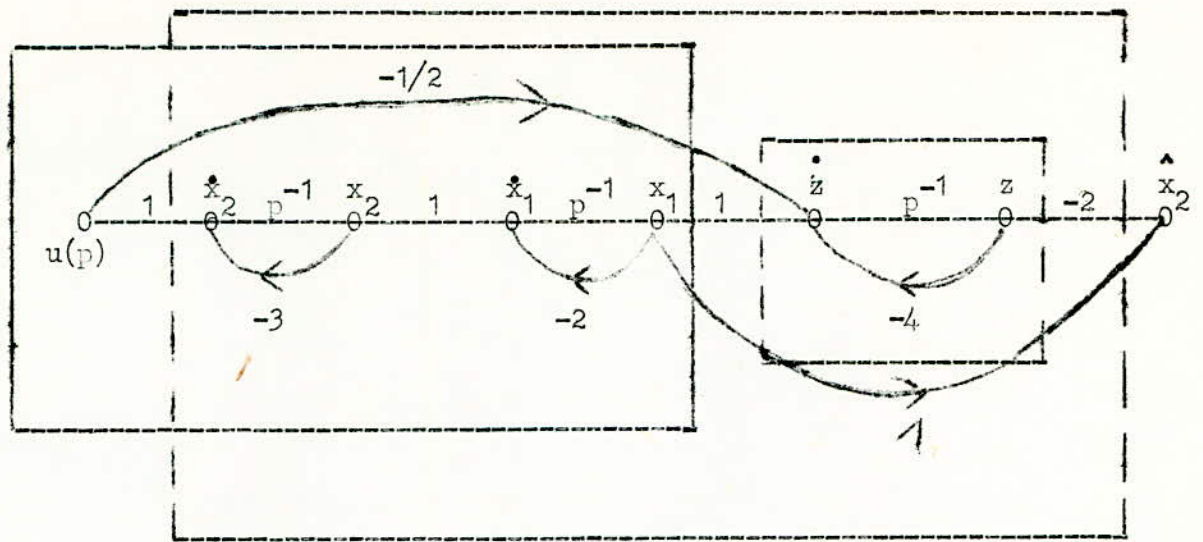
$$\dot{z} = -4 z + x_1 + \left( -\frac{u}{2} \right) = -4 z + x_1 - \frac{u}{2}$$

$$z = T x = \left( \frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \right) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \frac{x_1}{2} - \frac{x_2}{2}$$

D'où la valeur estimée de  $x_2$

$$\hat{x}_2 = -2 z + x_1$$

Diagramme de fluence:



$$\dot{x}_2 = -3x_2 + u \implies p x_2 + 3x_2 = u \implies x_2 = \frac{u(p)}{p+3}$$

$$\frac{x_2(p)}{u(p)} = \frac{1}{p+3}$$

Maintenant on détermine la fonction de transfert de  $\frac{\hat{x}_2(p)}{u(p)}$

On applique la formule de Mason au graphe de fluence pour calculer cette transmittance :

$$x_j = \frac{\sum x_i \sum C_{ij} \Delta_{ij}}{\Delta}$$

$\Delta$  = Déterminant général

$$\Delta = 1 - (-3p^{-1} - 2p^{-1} - 4p^{-1}) + 6p^{-2} + 8p^{-2} + 12p^{-2} + 24p^{-3}$$

$$\Delta = 1 + 9p^{-1} + 26p^{-2} + 24p^{-3}$$

$$\frac{\hat{x}_2(p)}{u(p)} = \frac{-2p^{-3} + p^{-1}(1 - (-5p^{-1}) + 6p^{-2}) + p^{-2}(1 + 4p^{-1})}{\Delta}$$

$$= \frac{8p^{-3} + 6p^{-2} + p^{-1}}{1 + 9p^{-1} + 26p^{-2} + 24p^{-3}}$$

On multiplie par  $p^{+3}$  on a :

$$\frac{x_2^{\wedge}(p)}{u(p)} = \frac{8 + 6p + p^{+2}}{p^{+3} + 9p^{+2} + 26p + 24} = \frac{(p+2)(p+4)}{(p+2)(p+3)(p+4)}$$

$$\frac{x_2^{\wedge}(p)}{u(p)} = \frac{1}{(p+3)}$$

On remarque que la valeur éstinée ne change on rien la transmittance de la variable non mesurable /



# CORRECTION DES SYSTEMES

## PAR LES VARIABLES D'ETAT

### 1 - RAPPELS DES PROPRIETES DYNAMIQUES DES SYSTEMES ASSERVIS LINEAIRES

- 1 - 1 - Systeme en boucle ouverte
- 1 - 1 - Systeme en boucle fermée
- 1 - 3 - Comparaison du systeme bouclé et du systeme non bouclé
  - 1 - 3 - 1 - Cas du systeme non bouclé
  - 1 - 3 - 2 - Cas du systeme avec boucle de retour
- 1 - 4 - Stabilité
- 1 - 5 - Precision
- 1 - 6 - Dileme stabilité - precision

### 2 - PRINCIPE DE LA CORRECTION PAR LES VARIABLES D'ETAT

- 2 - 1 - Correction par retour d'état
- 2 - 2 - Introduction d'une nouvelle variable de commande
  - 2 - 2 - 1 - 1<sup>er</sup> Exemple : Systeme sans boucle de retour
  - 2 - 2 - 2 - 2<sup>eme</sup> Exemple ; Systeme avec boucle de retour
  - 2 - 2 - 3 - Correction classique : correcteur en cascade

### 3 - STABILITE ET AMORTISSEMENT

- 3 - 1 - Stabilité
- 3 - 2 - Precision
  - 3 - 2 - 1 - Fonction de transfert simple

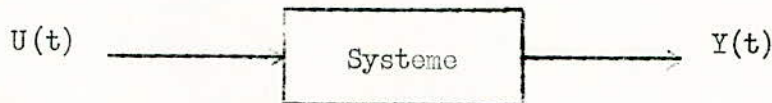
### 4 - VARIABLES D'ETAT INACCESSIBLES

### 5 - CORRECTION MODALE



1 - RAPPELS DES PROPRIETES DYNAMIQUES DES SYSTEMES ASSERVIS LINEAIRES1 -1 Systeme en boucle ouverte

Soit le systeme lineaire continu et invariant decrit par:



Donc la fonction de transfert est la suivante :

$$H(p) = \frac{Y(p)}{U(p)} = \frac{\prod_{i=1}^m (p - b_i)}{\prod_{i=1}^n (p - a_i)} = k G(p),$$

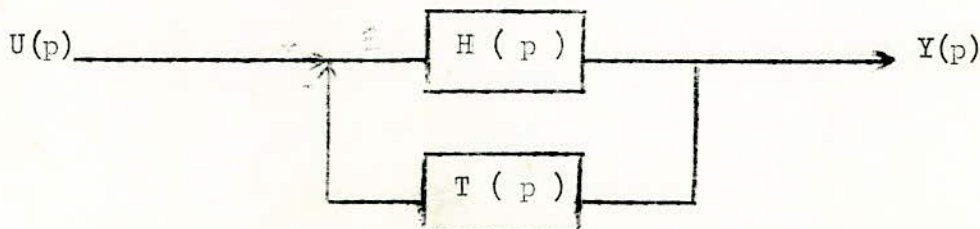
si  $m \leq n$  la decomposition de  $H(p)$  en éléments simples

$$H(p) = \frac{Y(p)}{U(p)} = \sum_{i=1}^n \frac{k_i}{(p - a_i)}$$

La reponse temporelle de ce systeme est stable si les parties reelles des  $a_i$  sont strictement negatives .

1 -1 Systeme en boucle fermée

La boucle de retour permet de corriger la grandeur de sortie si celle-ci n'est pas conforme à celle que l'on désire , en agissant la sortie sur l'entrée à travers une fonction de transfert  $T(p)$  qui satisfait les performances du systeme .



La fonction de transfert du système bouclé est :

$$F(p) = \frac{Y(p)}{U(p)} = \frac{H(p)}{1 + H(p)T(p)}$$

### 1 - 3 Comparaison du système bouclé et du système non bouclé

#### 1 - 3 - 1 Cas du système non bouclé

Pour une variation  $dH(p)$  de la fonction de transfert  $H(p)$  correspondra une variation  $dY(p)$  de la sortie  $Y(p)$  égale à :

$$dY(p) = dH(p) \cdot E(p) \quad \text{Soit} \quad \frac{dY(p)}{Y(p)} = \frac{dH(p)}{H(p)}$$

Soit une variation relative de la sortie égale à celle de la transmittance,

#### 1 - 3 - 2 Cas du système avec boucle de retour

Si la fonction de transfert  $H(p)$  de la chaîne directe varie de  $dH(p)$  la sortie  $Y(p)$  variera d'une quantité égale à  $dY(p)$

$$dY(p) = \frac{dH(p)}{((1 + H(p)T(p)))^2} E(p) \quad \text{Soit} \quad \frac{dY(p)}{Y(p)} = \frac{dH(p)}{H(p)} \cdot \frac{1}{1 + H(p)T(p)}$$

Si  $H(p)T(p)$  est très grand devant 1, la variation est assez faible.

Donc un système bouclé réagit moins aux variations de la fonction de transfert de la chaîne directe qu'un système <sup>non</sup> bouclé.

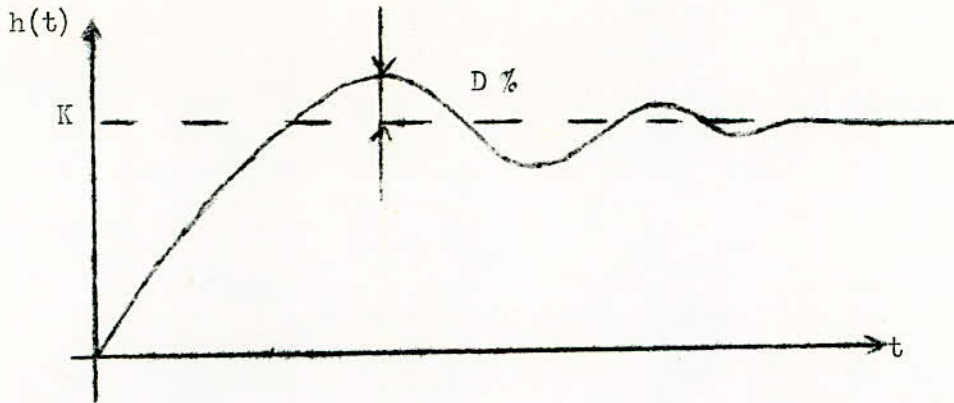
### 1 - 4 STABILITE

#### Critère de ROUTH - HURWITZ

Une condition nécessaire et suffisante de stabilité d'un système décrit par une fonction de transfert  $H(p)$  est que, toutes les parties réelles des pôles de cette fonction soient toutes strictement NÉGATIVES.

Malheureusement cette condition ne donne aucune indication sur le degré d'amortissement des régimes transitoires.

On considère par exemple la réponse indicielle de la forme :



Le système est stable mais n'est pas amorti, pour l'amortir d'avantage on doit delimitier le depassement à une certaine valeur D.

### 1 - 5 PRECISION

La precision  $\mathcal{E}(t)$  d'un système est chiffrée par la difference entre la sortie desirée et la sortie réelle du système.

La sortie est meilleure si  $\mathcal{E}(t)$  est faible.

L'expression de  $\mathcal{E}(t)$  est :

$$\mathcal{E}(t) = E(t) - Y(t)$$

$$\text{où } \mathcal{E}(p) = E(p) - Y(p) = E(p) - \frac{H(p)}{1 + H(p)T(p)} E(p) = \frac{1 + H(p)T(p) - H(p)}{1 + H(p)T(p)} E(p)$$

On considère le cas d'une boucle de retour unitaire  $T(p) = 1$

$$\mathcal{E}(p) = \frac{1}{1 + H(p)} E(p) = \frac{1}{1 + kG(p)} E(p)$$

$\mathcal{E}(p)$  est faible si k est grand et G(p) est grand.

### 1 - 6 DILEME STABILITE - PRECISION

La stabilité est inversement proportionnelle au gain de la fonction de transfert H(p) et proportionnelle au facteur de résonance.

La precision est proportionnelle à ce gain, à la bande passante et inversement proportionnelle au facteur de résonance.

On voit que précision et stabilité sont incompatibles, pour améliorer une on détériore l'autre. Donc, il faudrait faire un compromis entre précision et stabilité.

Et pour mieux régler le système, on utilise des correcteurs.

## 2 - PRINCIPE DE LA CORRECTION PAR LES VARIABLES D'ÉTAT.

### 2 - 1 Correction par retour d'état

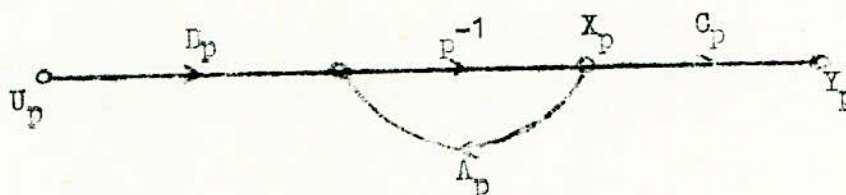
Soit un processus linéaire d'équation d'état :

$$\dot{X}_p = A_p X_p + B_p U_p$$

$$Y_p = C_p X_p$$

Avec  $X_p \in \mathbb{R}^n$  ;  $U_p \in \mathbb{R}^m$  ;  $Y_p \in \mathbb{R}^p$

Dont le diagramme de fluence



On veut modifier ce système et parvenir à un modèle décrit par :

$$\dot{X}_m = A_m X_m + B_m \bar{U}_m$$

$$Y_m = C_m X_m$$

Avec  $X_m \in \mathbb{R}^n$   
 $U_m \in \mathbb{R}^m$   
 $Y_m \in \mathbb{R}^p$

Le diagramme de fluence de ce système est le suivant :

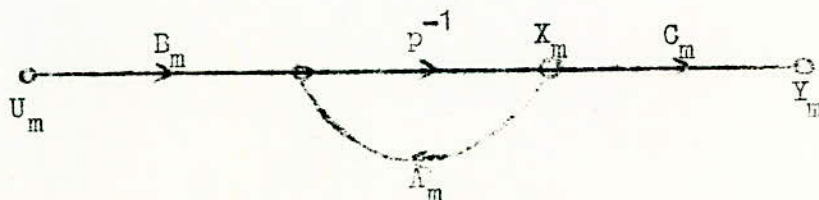


fig 1

Pour corriger le procédé , on utilise une compensation par retour d'état, c à d on doit choisir une commande de la forme :

$$u = F x \quad \text{avec} \quad \begin{aligned} u &\in \mathbb{R}^m \\ x &\in \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

Le système corrigé devient :

$$\begin{aligned} \dot{x} &= (A_p + B_p F) x \\ y &= C_p x \end{aligned}$$

Le système corrigé a un diagramme de fluence de la forme :

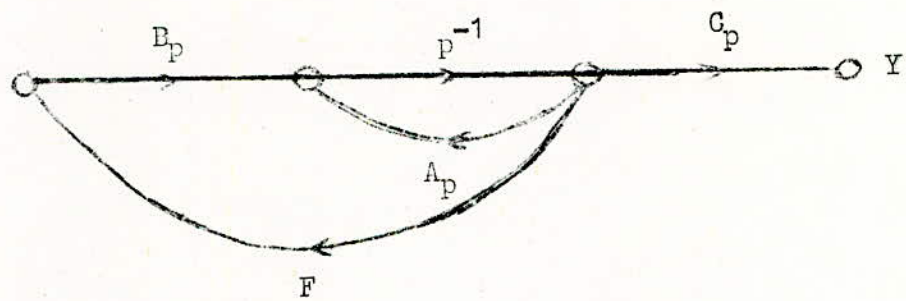


fig 2

La fig 1 du modèle et la fig 2 du système corrigé ne se ressemblent pas on remarque principalement qu'il manque la commande .

## 2 - 2 Introduction d'une nouvelle variable de commande .

De la même façon que pour ( 2 - 1 ) .

L'équation d'état du procédé est la suivante :

$$\begin{aligned} \dot{x}_p &= A_p x_p + B_p u_p & \text{avec} & \quad \begin{aligned} x_p &\in \mathbb{R}^n \\ u_p &\in \mathbb{R}^m \\ y_p &\in \mathbb{R}^p \end{aligned} \\ y_p &= C_p x_p \end{aligned}$$

Alors , Existe - il une compensation ou une loi de commande pour le système de façon à ce que, modèle et système corrigé soumis aux mêmes excitations (commandes ) réagissent ensemble de la même façon .

Ou en d'autres termes aient la même matrice de transfert .

En introduisant une nouvelle variable de commande à la loi de commande on obtient :

$$u = Fx + Gw \quad \text{avec} \quad \begin{aligned} x &\in \mathbb{R}^n \\ u &\in \mathbb{R}^m \\ w &\in \mathbb{R}^q \end{aligned}$$

w étant la nouvelle variable de commande .

Le couple de matrices ( F , G ) définissant la loi de commande :

Le système corrigé est décrit par la nouvelle équation d'état :

$$\begin{aligned} \dot{x} &= (A_p + B_p F) x + B_p G w \\ y_p &= C_p x \end{aligned}$$

Le but de cette correction est de choisir ( F , G ) de façon à avoir les sorties du modèle et du procédé corrigé semblables .

$$y_p = y_m$$

c à d de minimiser l'écart entre  $y_p$  et  $y_m$  et cela quel que soit les variables d'état .

$$e = y_p - y_m = (C_p - C_m) \begin{bmatrix} x_p \\ x_m \end{bmatrix}$$

Si  $e = 0$  on dira qu'il y a une poursuite parfaite du modèle c à d que le procédé corrigé et le modèle sont identiques .

2 - 2 - 1 1<sup>er</sup> Exemple = Systeme sans boucle de retour

Soit le système décrit par :

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \\ \dot{x}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & -a_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ b \end{bmatrix} u$$

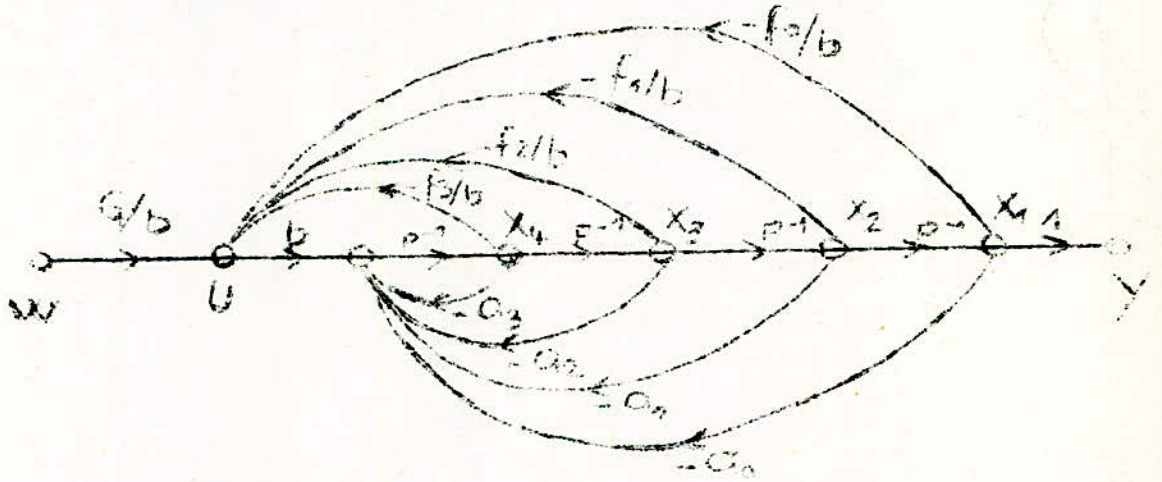
$$y = (1 \ 0 \ 0 \ 0 \ 0)$$

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}$$

Diagramme de fluence



Le système corrigé ou modèle désiré



On trouve la loi de commande

$$u = \left( -\frac{f_0}{b} ; -\frac{f_1}{b} ; -\frac{f_2}{b} ; -\frac{f_3}{b} \right)$$

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}$$

$$+ \frac{G}{b} w$$

Le système corrigé a une équation d'état :

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \\ \dot{x}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ -(a_0 + f_0) & -(a_1 + f_1) & -(a_2 + f_2) & -(a_3 + f_3) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} w$$

$$y = ( 1 \quad 0 \quad 0 \quad 0 ) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}$$

D'où sous forme de fonction de transfert :

$$T_{FG}(p) = \frac{G}{(a_0 + f_0) + (a_1 + f_1)p + (a_2 + f_2)p^2 + (a_3 + f_3)p^3 + p^4}$$

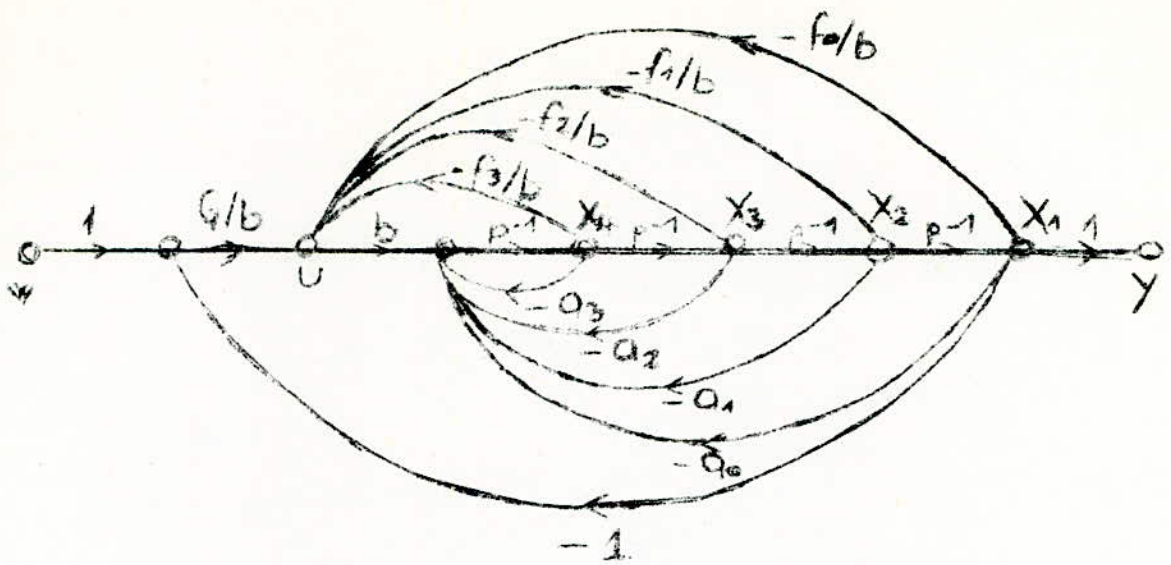
En conclusion , on peut modifier à volonté la transmittance d'un système par un choix convenable des coefficients de réaction , c-à-d par les matrices F et G

### 2<sup>ème</sup> Exemple : système avec boucle de retour

Si le système considéré constitue la chaîne d'action d'un système asservi on peut modifier la transmittance en boucle fermée .

Le système corrigé du procédé considéré auparavant est décrit par :





On trouve la loi de commande :

$$u = \begin{bmatrix} -\left(\frac{f_0}{b} + \frac{G}{b}\right) & -\frac{f_1}{b} & -\frac{f_2}{b} & -\frac{f_3}{b} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} + \frac{G}{b} w$$

Le système corrigé a une équation d'état :

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \\ \dot{x}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ -(a_0 + f_0 + G) & -(a_1 + f_1) & -(a_2 + f_2) & -(a_3 + f_3) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ G \end{bmatrix} w$$

$$y = (1 \quad 0 \quad 0 \quad 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}$$

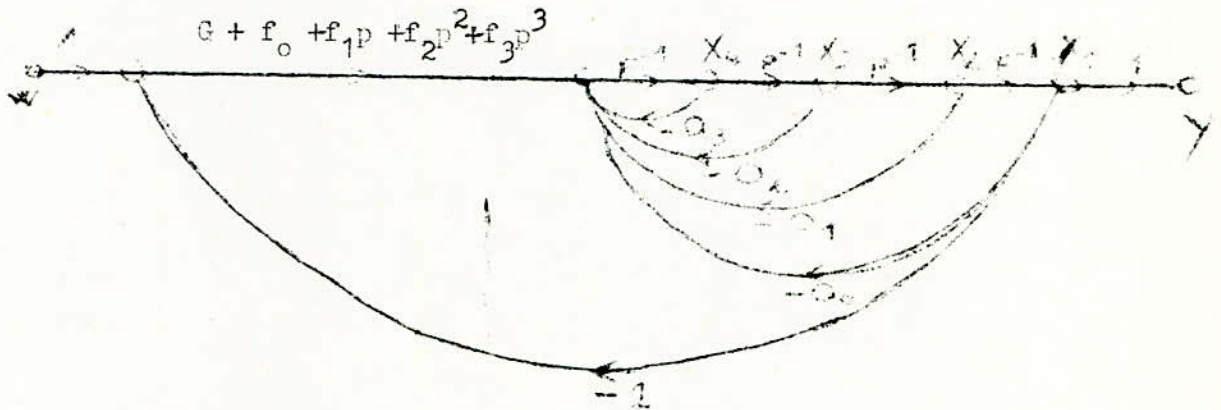
Et sous forme de fonction de transfert :

$$T_{F,G}(p) = \frac{Y(p)}{W(p)} = \frac{G}{(a_0 + f_0 + G) + (a_1 + f_1)p + (a_2 + f_2)p^2 + (a_3 + f_3)p^3 + p^4}$$

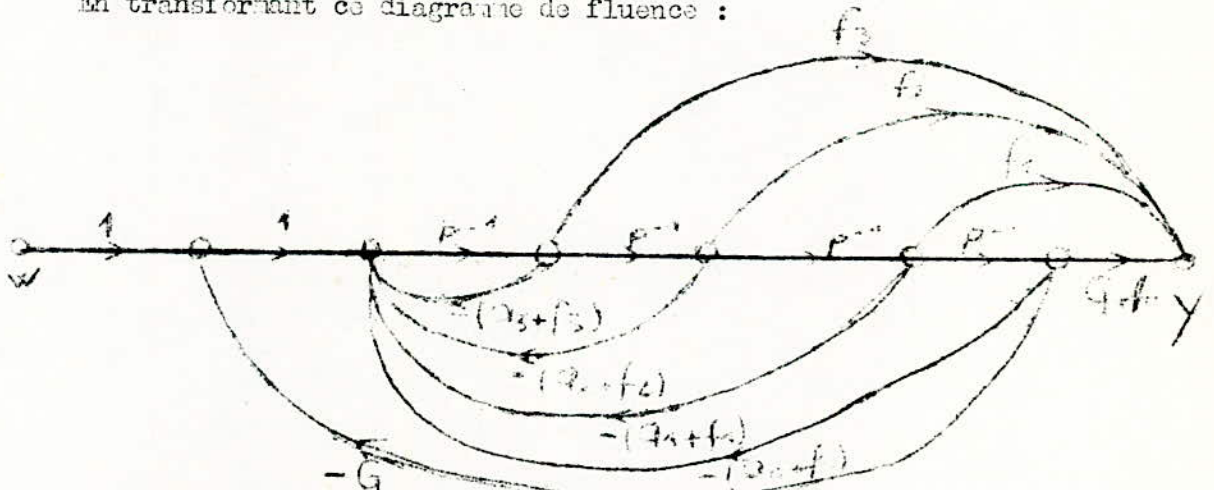
On remarque que le terme de gain  $\frac{G}{b}$  s'introduit dans les termes de la matrice  $F$  et particulièrement, il s'ajoute au coefficient de la variable d'état  $x_1$  dans la loi de commande.

2 - 2 - 3 : Correction classique : correcteur en cascade .

On peut introduire un correcteur en cascade avec la transmittance de la chaîne directe décrit par le diagramme de fluence suivant :



En transformant ce diagramme de fluence :



On trouve l'équation d'état du système corrigé :

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \\ \dot{x}_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ -(a + f + G) & -(a + f) & -(a + f) & -(a + f) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} W$$

$$y = \begin{bmatrix} (f_0 + G) ; f_1 ; f_2 ; f_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}$$

Et sous forme de fonction de transfert :

$$T_{F,G}(p) = \frac{G + f_0 + f_1 p + f_2 p^2 + f_3 p^3}{(a_0 + f_0 + G) + (a_1 + f_1) p + (a_2 + f_2) p^2 + (a_3 + f_3) p^3 + p^4}$$

On remarque au numérateur de la fonction de transfert l'apparition d'une fonction qui dépend de  $p$  et cela rend plus difficile la correction et la commande .

DONC LA CORRECTION PAR RETOUR D'ETAT c à d ( $u = F x + B w$ ) EST PLUS MANIABLE ET PERMET UNE CORRECTION ET UNE COMPENSATION PERMANENTE DU SYSTEME PAR L'APPLICATION DE L'ORDINATEUR .

### 3 - STABILITE ET AMORTISSEMENT

#### 3 - 1 Stabilité

Soit un système dynamique ou statique dont l'équation d'état :

$$\begin{cases} \dot{x} = A x + B u \\ y = C x \end{cases} \quad \text{avec} \quad \begin{array}{l} x \in \mathbb{R}^n \\ u \in \mathbb{R}^m \\ y \in \mathbb{R}^p \end{array}$$

Le système corrigé aura une équation

$$\begin{cases} \dot{x} = (A + B F) x + B G w \\ y = C x \end{cases}$$

On remarque que la matrice  $F$  de la loi de commande ( $u = F x + G w$ ) modifie la matrice  $A$  et devient pour le système corrigé ( $A + B F$ ) .

La matrice  $F$  doit stabiliser tous les modes instables de  $A$  qui sont à la fois gouvernables et observables .

Ce qui est identique : que tout mode instable de  $A + D F$  est ou non gouvernable ou non observable .

En explicitant ce théorème :

supposons que le système d'équation d'état :

$$\begin{cases} \dot{x} = A x + b u \\ y = C x \end{cases} \quad \text{avec} \quad \begin{array}{l} x \in \mathbb{R}^n \\ u \in \mathbb{R}^m \\ y \in \mathbb{R}^p \end{array}$$

est gouvernable et observable .

Posons

$$x = T z$$

On a

$$\dot{z} = J z + T^{-1} B u$$

Avec :  $( J = T^{-1} A T )$  Matrice diagonale dont les coefficients qui composent la diagonale principale sont les valeurs propres de la matrice  $A$  .

Supposons que parmi ces coefficients il existe des valeurs propres non négatives .

On a d'après le critère de Routh

Si le système comporte des modes instables ( valeurs propres non négatives ) ce système est instable .

Alors cherchons à le stabiliser par la loi de commande et en particulier par la matrice  $F$  ;

Supposons que la loi de commande est :  $u = Fx + Gw$

il vient alors que l'équation d'état du système corrigé

$$\begin{cases} \dot{x} = (A + BF)x + BGw \\ y = Cx \end{cases} \quad \text{avec} \quad \begin{matrix} x \in \mathbb{R}^n \\ u \in \mathbb{R}^m \\ y \in \mathbb{R}^p \end{matrix}$$

Cherchons à diagonaliser la matrice  $A + BF$

Posons

$$\begin{aligned} x &= Mz \\ \text{On a} \\ \dot{z} &= Dz + M^{-1}BGw \\ y &= MCz \end{aligned}$$

La matrice  $(d = M^{-1}(A + BF)M)$  est aussi diagonale, donc les coefficients non nuls sont les valeurs propres de la matrice  $A + BF$

Pour que le système corrigé soit stable on doit jouer sur les coefficients de la matrice  $F$  pour rendre stable tous les modes instables, c à d chercher une matrice  $F$  de façon à avoir toutes les valeurs propres de  $A + BF$  négatives.

ainsi la loi de stabilité est satisfaite :

$$x \longrightarrow 0 \quad \text{quand} \quad t \longrightarrow \infty$$

c à d quel que soit le système, il revient toujours à son état d'équilibre si on l'abandonne à lui-même.

### 3 - 2 Precision

#### 3 - 2 - 1 Fonction de transfert simple

Soit la fonction de transfert du système corrigé

$$H(p) = \frac{G}{a_n p^n + \dots + a_1 p + a_0}$$

On définit un coefficient d'amortissement caractéristique

$$\zeta_i = \frac{a_i^2}{a_{i-1} a_{i+1}}$$

L'amortissement sera bon si

$$\alpha_i \gg \alpha \quad \text{avec } \alpha \text{ de l'ordre de } 2$$

Definissons de même une pulsation caractéristique .

$$\omega_i = \frac{a_i}{a_{i+1}}$$

À partir de ces données , on peut calculer les coefficients  $a_i$  du système corrigé et la matrice F

Calcul des coefficients (  $a_i + f_i$  )

Si on connaît  $\omega_0$  et  $\alpha$  on a

$$\alpha_i = \frac{\omega_i}{\omega_{i-1}} \implies \omega_i = \alpha_i \omega_{i-1} = \omega_0 \alpha^i = \omega_0 \alpha^i$$

Si on connaît de même un coefficient  $a_i$  c à d un mode qui soit stable , on peut déterminer les autres coefficients du polynome caractéristique par iteration .

— Coefficients de p de puissance supérieur à i

$$a_{i+1} = \frac{a_i}{\omega_i} = a_i \omega_i^{-1} = a_i \omega_0^{-1} \alpha^{-i}$$

$$a_{i+2} = \frac{a_{i+1}}{i+1} = a_i \omega_0^{-2} \alpha^{-(2i+1)}$$

$$a_{i+3} = \frac{a_{i+2}}{i+2} = a_i \omega_0^{-3} \alpha^{-(3i+3)}$$

$$a_{i+4} = \frac{a_{i+3}}{i+3} = a_i \omega_0^{-4} \alpha^{-(4i+6)}$$

•        •        •  
•        •        •

— Coefficients de  $p$  de puissance inférieure à  $i$

$$a_{i-1} = a_i \omega_{i-1} = a_i \omega_0 \alpha^{i-1}$$

$$a_{i-2} = a_{i-1} \omega_{i-1} = a_i \omega_0^2 \alpha^{2i-3}$$

$$a_{i-3} = a_{i-2} \omega_{i-2} = a_i \omega_0^3 \alpha^{3i-6}$$

$$a_{i-4} = a_{i-3} \omega_{i-3} = a_i \omega_0^4 \alpha^{4i-9}$$

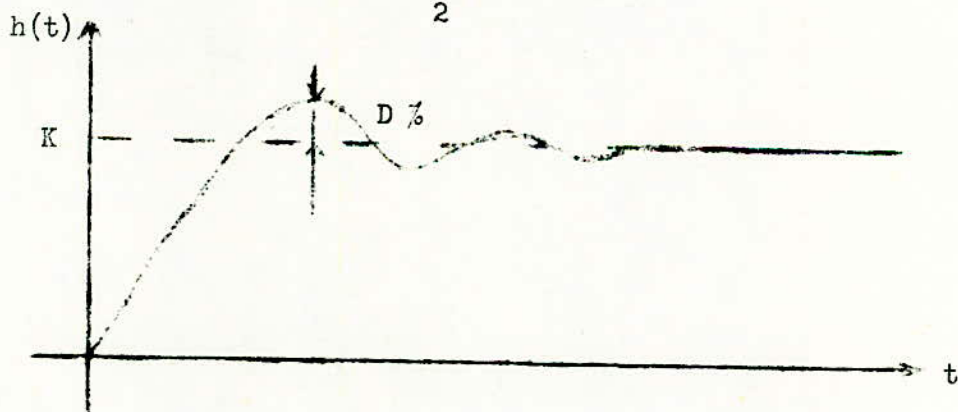
•        •        •  
•        •        •

Propriétés

On définit le dépassement relatif  $D$  pour calculer la valeur de  $\alpha$ .

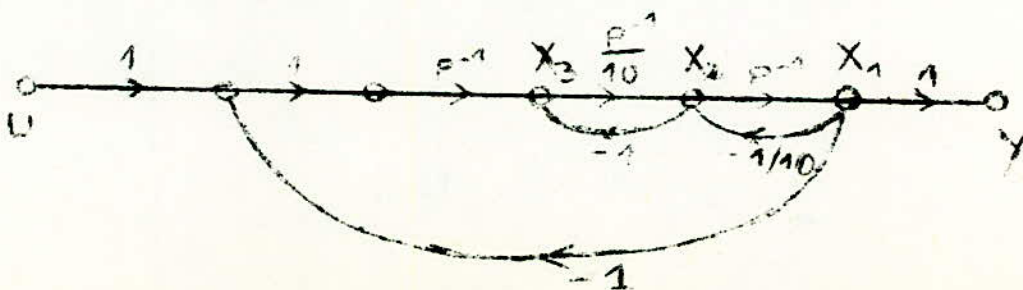
La loi de dépassement relatif est :

$$\alpha = 2,4 - \frac{\log D\%}{2}$$



EXEMPLE

Soit le système asservi :



Dont l'équation d'état

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{10} & \frac{1}{10} & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} u$$

$$y = (1, 0, 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

On détermine facilement le déterminant du système à l'aide du diagramme de fluence

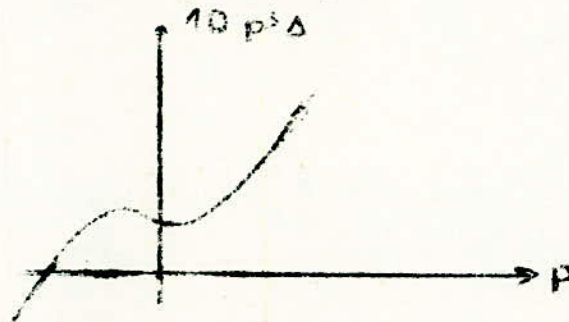
$$\Delta = 1 + \frac{2p^{-1}}{10} + \frac{p^{-3}}{10}$$

D'où

$$10p^3 \Delta = 10p^3 + 2p^2 + 1$$

Ce système n'admet pas de solution ; il est donc instable

Graphiquement il est représenté par la courbe :



Cherchons donc à le stabiliser par la loi de commande

$$u = (-f_0, -f_1, 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$



$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda + \frac{1}{10} & -\frac{1}{10} & 0 \\ 0 & \lambda + 1 & 1 \\ 1 + f_0 & f_1 & \lambda \end{vmatrix}$$

$$= \left(\lambda + \frac{1}{10}\right)(\lambda^2 + \lambda) - \frac{1 + f_0}{10} - f_1 \left(\lambda + \frac{1}{10}\right)$$

$$= \lambda^3 + \frac{11}{10}\lambda^2 - \lambda\left(f_1 - \frac{1}{10}\right) - \frac{f_0 + f_1 + 1}{10}$$

Choisissons un dépassement relatif de 25%

On détermine alors

$$\alpha = 2,4 - \frac{\log 25}{2} = 1,7$$

Et

$$\omega_2 = \alpha^2 \omega_0 = \frac{a_2}{a_3} = 1,1$$

Et pour

$$\alpha = 1,7$$

$$\omega_0 = \frac{1,1}{(1,7)^2} = 0,393$$

On a

$$a_{i-1} = a_i \omega_{i-1} = a_i \omega_0 \alpha^{i-1}$$

$$a_1 = 1,1 \times 1,7 \times 0,393 = 0,71 = \frac{1}{10} - f_1$$

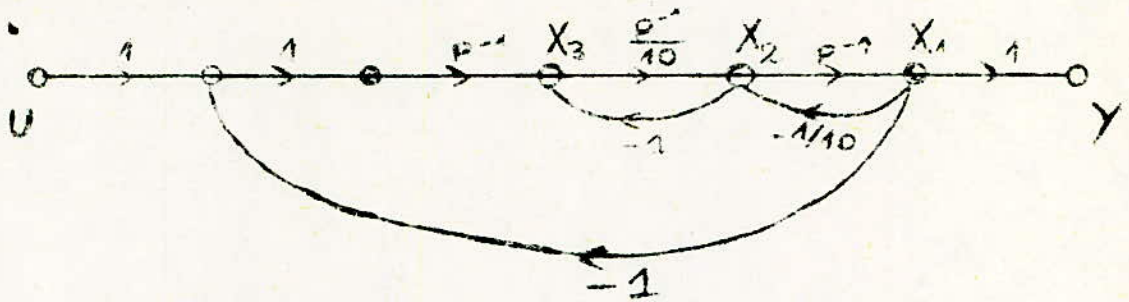
$$a_0 = 1,1 \times 1,7 \times (0,393)^2 = 0,28 = -\frac{f_0 + f_1 + 1}{10}$$

On tire

$f_0$	$= -4,41$
$f_1$	$= -0,61$

Exemple

Soit le système comportant une boucle de retour :

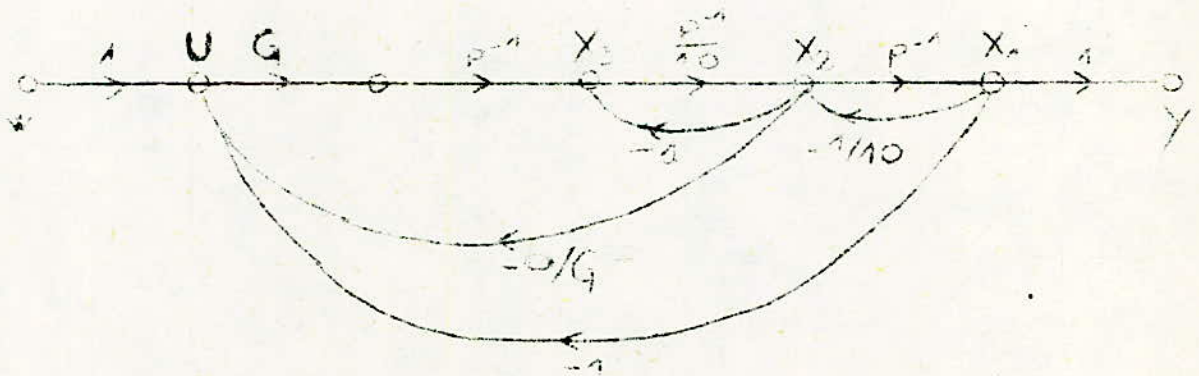


Dont l'équation d'état

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 10 & 10 & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} u$$

$$y = (1, 0, 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

En utilisant un correcteur tachymétrique on aura le diagramme de fluence suivant :



On obtient l'équation d'état de ce diagramme :

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{10} & -\frac{1}{10} & 0 \\ 0 & -1 & -1 \\ -G & -a & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} w$$

$$y = (1, 0; 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

Dont la fonction de transfert

$$T_{F,G}(p) = \frac{Y(p)}{W(p)} = \frac{G}{G + (a+1)p + 11p^2 + 10p^3}$$

On choisit  $D = 25\%$

On obtient  $\alpha = 1,701 \neq 1,7$

Dans cette fonction de transfert c'est  $a_2$  et  $a_3$  qui sont connus

$$a_2 = 11 \quad \text{et} \quad a_3 = 10$$

On obtient

$$\omega_2 = \frac{a_2}{a_3} = \frac{11}{10} = 1,1$$

D'où

$$\omega_1 = \frac{\omega_2}{\alpha} = \frac{1,1}{1,7} = \frac{a+1}{11}$$

$$\omega_0 = \frac{\omega_1}{\alpha} = \frac{1,1}{(1,7)^2} = \frac{G}{a+1} = \frac{1,7G}{11 \times 1,1}$$

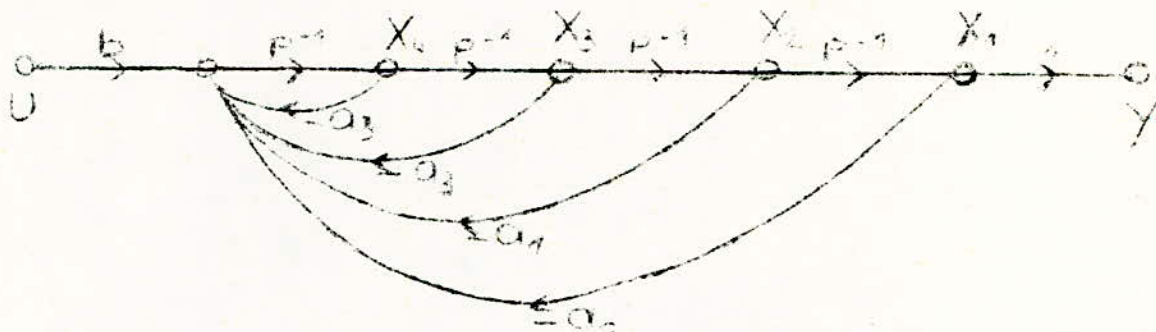
$$D'où \quad G = \frac{(1,1)^2 \times 11}{1,7} = 2,709 \neq 2,71$$

$$a = \frac{(1,1)^2 \times 11}{1,7} - 1 = 6,117 \neq 6,12$$

Si une variable ou plusieurs ne sont pas accessibles e à d non mesurables , on doit les supprimer du système par un moyen de transformation du diagramme de fluence ou de la fonction de transfert .

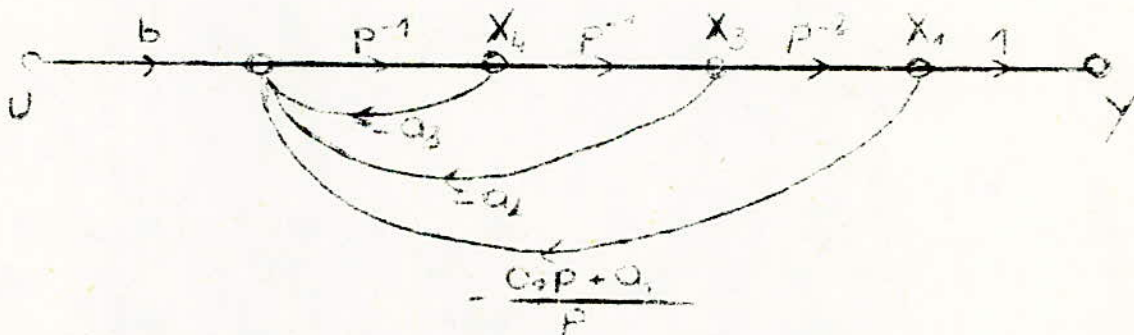
Exemple

soit le système décrit

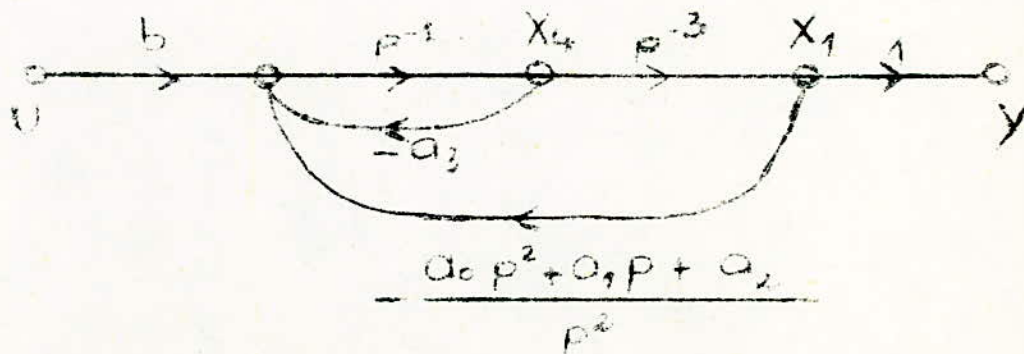


Supposant que  $X_2$  n'est pas accessible et que  $X_1, X_3, X_4$  sont mesurables, on doit donc supprimer  $X_2$  du diagramme de fluence .

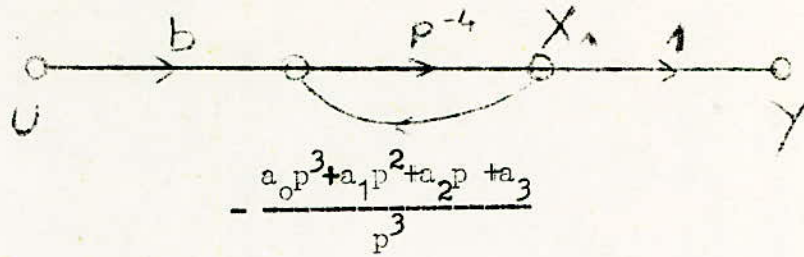
On obtient



Si encore  $X_3$  est inaccessible , on obtient



Si  $X_4$  est encore inaccessible



Si encore  $X_1$  n'est pas accessible on obtient une chaîne directe dont la fonction de transfert est :

$$T(p) = \frac{Y(p)}{U(p)}$$

### 5 - CORRECTION MODALE

Soit le système

$$\begin{cases} \dot{x} = A x + B u \\ y = C x \end{cases} \quad \text{avec} \quad \begin{array}{ll} x & \mathbb{R}^n \\ u & \mathbb{R}^m \\ y & \mathbb{R}^p \end{array}$$

Posons pour la loi de commande

$$u = k F x \quad \text{avec} \quad F \text{ vecteur}$$

En remplaçant  $u$  par sa valeur, il vient :

$$\begin{cases} \dot{x} = (A + k B F) x = G x \quad (G \text{ matrice } n \times n) \\ y = C x \end{cases}$$

En supposant que la matrice  $A$  est diagonalisable,

On pose la matrice Modale  $T$  tel que :

$$T = (m_1, m_2, m_3, m_4, \dots, m_n) \quad m_i \text{ colonne de } T$$

$$T^{-1} = \begin{bmatrix} r_1 \\ r_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ r_n \end{bmatrix} \quad r_i \text{ ligne de } T^{-1}$$

Supposons que le vecteur  $F$  est le 1<sup>er</sup> vecteur propre à gauche  
c à d  $F = r_1$

On a

$$G m_1 = (\Lambda + k B F) m_1 = (\Lambda + k B r_1) m_1$$

On d'après les propriétés de la matrice Modale de  $\Lambda$

$$r_i \Lambda = \lambda_i r_i$$

$$\text{et } \Lambda m_i = m_i \lambda_i = \lambda_i m_i$$

$$\begin{aligned} r_i m_i &= 0 & \text{si } i \neq j \\ &= 1 & \text{si } i = j \end{aligned}$$

On d'après la distribution du produit matricielle

$$\begin{aligned} G m_i &= \Lambda m_i + k B r_1 m_i \\ &= \Lambda m_i + k B & \text{si } i = j = 1 \\ &= \Lambda m_i = \lambda_i m_i & \text{si } i \neq 1 \end{aligned}$$

Cherchons maintenant à diagonaliser la matrice  $G$

Supposons que le vecteur propre de  $G$  est  $\sum q_i m_i$  et  $\gamma$  la valeur propre correspondante .

On peut mettre la matrice  $G$  sous la forme :

$$\begin{aligned} G \sum q_i m_i &= \gamma \sum q_i m_i & q_i \text{ constantes} \\ (\Lambda + k B r_1) \sum q_i m_i &= \gamma \sum q_i m_i \end{aligned}$$

$$A \sum q_i m_i + k B r_1 \sum q_i m_i = \gamma \sum q_i m_i$$

$$\sum q_i \lambda_i m_i + k q_1 B = \gamma \sum q_i m_i$$

On décompose la matrice B dans la base des vecteurs propres :

$$B = \sum p_i m_i \text{ avec } p_i = r_i B$$

On retrouve

$$G m_i = \sum q_i \lambda_i m_i + k q_1 \sum p_i m_i = \gamma \sum q_i m_i$$

En multipliant à droite par  $m_i^{-1}$  on trouve :

$$q_i \lambda_i = k q_i p_i = \gamma q_i$$

d'où

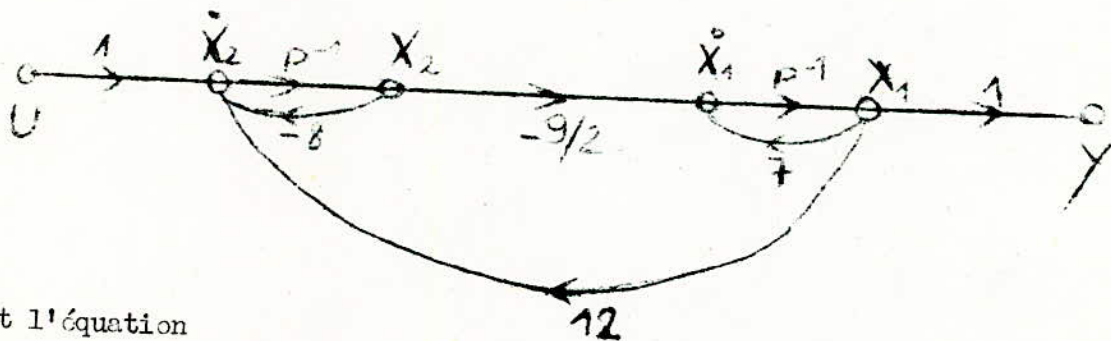
$$\gamma = \lambda_i + k \frac{q_1 p_i}{q_i}$$

Ainsi pour  $i = 1$

$$\gamma = \lambda_1 + k p_1 \quad \text{ou} \quad k = \frac{\gamma - \lambda_1}{p_1}$$

La valeur propre est donc devenue  $\lambda_1 + k p_1$

A titre d'exemple



Dont l'équation

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ x_1 \\ \dot{x}_2 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 & -\frac{9}{2} \\ 12 & -8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u$$

$$y = (1 \quad 0) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

On tire  $\lambda_1 = -1$  et  $\lambda_2 = -2$

La matrice modale T

$$T = \begin{bmatrix} c_1 & 3c_2 \\ 2c_1 & 4c_2 \end{bmatrix}$$

Pour  $c_1 = c_2 = 1$  On trouve

$$T = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \quad T^{-1} = \begin{bmatrix} -2 & \frac{3}{2} \\ 1 & -\frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

On veut rendre  $\lambda_1 = 1$  on  $\lambda'_1 = -1$

On a

$$B = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = p_1 m_1 + p_2 m_2$$

$$p_1 = r_1 B = \left( 1, -\frac{1}{2} \right) \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = -\frac{1}{2}$$

$$p_2 = r_2 B = \left( -2, \frac{3}{2} \right) \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{3}{2}$$

$$\text{On a } k = \frac{Y - \lambda_1}{p_1} = \frac{-1 - 1}{-1/2} = 4$$

On a

$$G = A + k B r_1 = A + 4 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \left( 1, -1/2 \right) = A + 4 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & -1/2 \end{bmatrix}$$

$$G = \begin{bmatrix} 7 & -9/2 \\ 12 & -8 \end{bmatrix} + 4 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & -1/2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 & -9/2 \\ 16 & -10 \end{bmatrix}$$

Les valeurs propres de G

$$\det(I - G) = \begin{vmatrix} \lambda - 7 & -9/2 \\ 16 & \lambda + 10 \end{vmatrix} = (\lambda - 7)(\lambda + 10) + 72$$



$$= \lambda^2 + 3\lambda + 2 = (\lambda + 2)(\lambda + 1) = 0 \implies \begin{matrix} \lambda_1 = -1 \\ \lambda_2 = -2 \end{matrix}$$

On a  $m_2$  toujours vecteur propre

$$G m_2 = \begin{bmatrix} 7 & -9/2 \\ 16 & -10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ -4 \end{bmatrix} = -2 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \lambda_2 m_2$$

$m_1$  est devenu

$$m_1' = q_1 m_1 + q_2 m_2$$

On prend

$$\begin{aligned} q_1 &= 1 \\ q_2 &= \frac{k p_2}{\gamma - \lambda_2} = \frac{4 \times 3/2}{-1 + 2} = 6 \end{aligned}$$

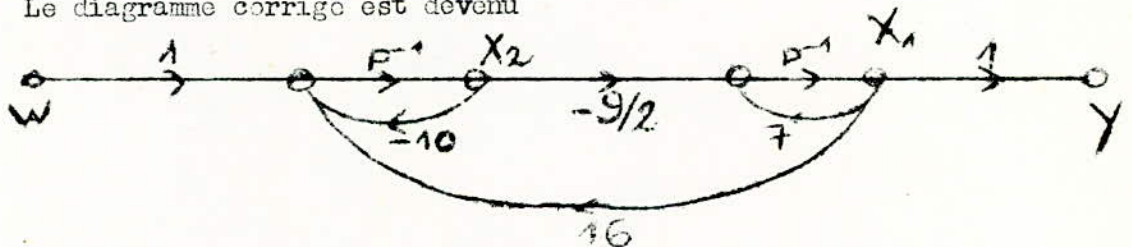
$$m_1' = m_1 + 6 m_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix} + 6 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 9 \\ 16 \end{bmatrix}$$

$$G m_1' = \begin{bmatrix} 7 & -9/2 \\ 16 & -10 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 9 \\ 16 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -9 \\ -16 \end{bmatrix} = -1 \begin{bmatrix} 9 \\ 16 \end{bmatrix} = \gamma m_1'$$

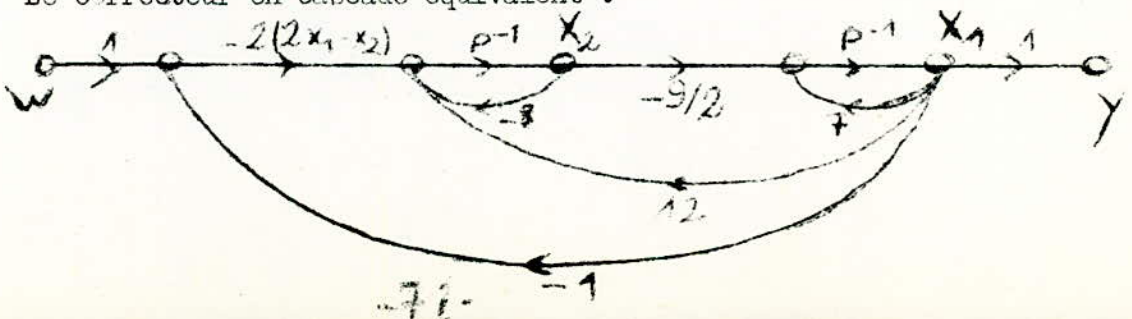
La loi de commande est donnée par

$$u = k F x = k r_1 x = 4 \begin{pmatrix} 1 & -1/2 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = 4x_1 - 2x_2$$

Le diagramme corrigé est devenu



Le correcteur en cascade équivalent :



## COMMANDE OPTIMALE

- 1 )) PRINCIPE DU MAXIMUM DE PONTRIAGUINE
  - 1 - 1 )) Commande admissible
  - 1 - 2 )) Position du problème
  - 1 - 3 )) Principe du maximum
- 2 )) APPLICATION AUX PROBLEMES DE COMMANDE OPTIMALE EN TEMPS MINIMAL
  - 2 - 1 )) Exemple
- 3 )) APPLICATION AUX PROBLEMES DE REGULATION ET DE SERVOMECHANISME
  - 3 - 1 )) Problèmes de régulation d'état à critère quadratique de performance .
  - 3 - 2 )) Problèmes de servomécanisme
  - 3 - 3 )) Exemple d'application

Dans ce chapitre , on cherche à optimiser un système , c-à-d à obtenir un meilleur résultat en minimisant une fonction de coût .

Pour cela , il faut que les variables d'état soient toutes accessibles et qu'elles obéissent à une équation différentielle vectorielle générale de la forme

$$\frac{d x}{d t} = f(x,u,t)$$

Pour optimiser ce système on doit chercher la meilleur loi de commande  $u = g(x,t)$  qui ramène le vecteur d'état d'un point à un autre par une trajectoire optimale qui satisfait à des performances désirées .

En général , le problème de choix de la commande optimale du processus est plus important , il s'agit de choisir une loi de commande admissible permettant de guider le processus commandé  $x(t)$  vers la région désirée de l'espace d'état , tout en minimisant la fonction de coût .

La commande optimale peut être étudiée pour réaliser un objectif dans un minimum de temps ou avec la plus faible dépense d'énergie , etc . .

## 1 / PRINCIPE DU MAXIMUM DE PONTIAGUINE

### 1 - 1 / Commande admissible

La loi de commande optimale n'est pas toujours continue , on appelle loi de commande admissible , toutes lois de commande qui optimise le processus étudié . Cette loi doit être continue au moins par morceaux dans un intervalle de temps et bornée dans un domaine de  $\mathbb{R}^n$

Etant donné dans l'espace de phase  $X$  deux points  $X(t_0)$  et  $X(t_1)$  parmi ces commandes admissibles  $u = u(t)$  transformant le point représentatif de  $x_0$  en  $x_1$ . Trouver celle qui minimise la fonctionnelle

$$Q = \int_{t_0}^{t_1} f_0(x(t), u(t)) dt$$

$X(t)$  désigne la solution de l'équation  $\frac{dX}{dt} = f(X, U)$

Avec  $X(t_0)$  connus et  $t_1$  l'instant où cette fonction passe par le point  $X_1 = x(t_1)$ .

$f_0(x, t)$  est définie et continue avec ses dérivées partielles

$$\frac{\partial f_0}{\partial x_i} \text{ dans } R^n \times R^m$$

La commande  $u(t)$  qui donne la solution du problème énoncé est définie dans l'espace de commande ( $R^m$  ou un tronçon de  $R^m$ ) et continue par morceaux dans cet espace.

Elle est de même définie et continue par morceaux dans l'intervalle de temps  $(t_0, t_1)$

### 1 - 3 / Principe du maximum :

Pour la formulation et la démonstration de la condition nécessaire d'optimalité, il est plus commode d'ajouter aux coordonnées de phase  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  la coordonnée  $x_0$  obéissant à la loi :

$$\frac{dx_0}{dt} = f_0(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

Le système d'équations qui régit le processus commandé et la fonctionnelle  $Q$  se résume :

$$\frac{dx_i}{dt} = f_i(x_1, x_2, \dots, x_n, u_1, u_2, \dots, u_m)$$

Et sous forme vectorielle

$$\frac{d x}{d t} = f(x, u) \quad \text{avec} \quad x \in \mathbb{R}^{n+1}$$

et  $f(x, u)$  ne depend pas de  $x_0$

Supposons de plus que ce système d'équations, on ait un autre système d'équations par rapport aux variables auxiliaires  $\Psi = (\Psi_0, \Psi_1, \dots, \Psi_n)$  satisfaisant l'équation différentielle vectorielle suivante :

$$\frac{d \Psi_k}{d t} = - \sum_{i=1}^n \frac{\partial f_i(x, u)}{\partial x_k} \Psi_i$$

$$(k = 0, 1, 2, \dots, n)$$

On peut regrouper ces 2 systèmes sous une seule écriture en introduisant la fonction  $H$  dépendante des variables  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ,  $(\Psi_0, \Psi_1, \dots, \Psi_n)$  et  $(u_1, u_2, \dots, u_n)$  sous la forme :

$$H(\Psi, x, u) = \sum_{i=0}^n \Psi_i f_i(x, u)$$

Cette fonction vérifie les 2 systèmes en la différentiant comme suit :

$$\frac{\partial H(\Psi, x, u)}{\partial \Psi_i} = \frac{d x_i}{d t} \quad ((i = 0, 1, 2, \dots, n))$$

$$\frac{\partial H(\Psi, x, u)}{\partial x_i} = - \frac{d \Psi_i}{d t} \quad ((i = 0, 1, 2, \dots, n))$$

Pour des valeurs fixes de  $\Psi$  et de  $x$  la fonction  $H$  dépend seulement de  $u$  et atteint son suprémum pour une valeur de  $u_{opt} \in \mathbb{R}^n$

Donc la fonction  $H$  est maximum pour  $\Psi$  et  $x$  fixés. C'est la condition nécessaire d'optimalité qui s'énonce sous forme de théorème suivant

Soit  $u(t)$  ( $t_0 \leq t \leq t_1$ ), une commande admissible telle que la trajectoire correspondante  $x(t)$  issue du point  $x(t_0)$  à l'instant  $t_0$  passe à l'instant  $t_1$  par le point  $x(t_1)$ . Pour que la commande  $u(t)$  et la trajectoire  $x(t)$  soient optimales, il est nécessaire qu'il existe un vecteur fonction  $\Psi(t) = ((\Psi_0(t), \Psi_1(t), \dots, \Psi_n(t)))$  continue et non nulle, correspondant aux fonctions  $u(t)$  et  $x(t)$  tel que

1)) quel que soit  $t$ ; ( $t_0 \leq t \leq t_1$ ), la fonction  $H$   $H(\Psi(t), x(t), u)$  de la variable  $u \in R^m$  atteigne au point  $u = u_{opt}$  son maximum

$$\text{Max}_{u \in R^m} H(\Psi(t), x(t), u(t)) = H(\Psi, x, u_{opt})$$

2)) à l'instant  $t_1$  on a la relation

$$\Psi_0(t) \leq 0 \quad \text{et} \quad \text{Max}_{u \in R^m} H(\Psi, x, u) = 0 \quad \text{et} \quad x(t_1) = 0$$

### Discussion du problème du Maximum

Il se peut que pour un instant quelconque  $t$  ( $t_0 \leq t \leq t_1$ ) le vecteur  $((\Psi_1(t), \Psi_2(t), \dots, \Psi_n(t)))$  soit nul. Comme la condition nécessaire d'optimalité impose que

$\Psi = (\Psi_0, \Psi_1, \dots, \Psi_n)$  ne doit jamais être nul, il résulte que  $\Psi_0 \neq 0$

Nous pouvons donc poser  $\Psi_0 = -1$ , pour que le vecteur  $\Psi$  soit normalisé.

On obtient donc  $\Psi(t) = ((-1, \Psi_1(t), \Psi_2(t), \dots, \Psi_n(t)))$

Pour les variables auxiliaires :

$$\frac{d\psi_1}{dt} = - \frac{\partial H}{\partial x_1} = \psi_2$$

$$\frac{d\psi_2}{dt} = - \frac{\partial H}{\partial x_2} = -\psi_1$$

Pour  $\psi_1 = A \sin(t - \varphi)$  A est positif

on a  $\psi_2 = A \cos(t - \varphi)$  et  $0 \leq \varphi < 2\pi$

La condition nécessaire d'optimalité donne H maximum.

Pour que H soit maximum il faut que  $u(\psi_0 + \psi_2)$  soit positif et comme u est assujéti à la contrainte  $|u| \leq 1$

la solution optimale sera donnée par :

$$u = \text{sign}(\psi_0 + \psi_2) = \text{sign}(A \cos(t - \varphi) - 1)$$

Pour  $u = 1$

$$H = 2\psi_0 + x_2\psi_1 - x_1\psi_2 + \psi_2$$

On trouve alors les variables d'état :

$$\frac{dx_1}{dt} = x_2$$

$$\frac{d(x_1 - 1)}{dt} = x_2$$

ou encore

$$\frac{dx_2}{dt} = -x_1 + 1$$

$$\frac{dx_2}{dt} = -(x_1 - 1)$$

La solution optimale est :

$$x_1 - 1 = B \sin(t - \alpha)$$

avec

$$B \geq 0$$

$$x_2 = B \cos(t - \alpha)$$

$$0 \leq \alpha < 2\pi$$

ou encore

$$x_1 = B \sin(t - \alpha) + 1$$

$$x_2 = B \cos(t - \alpha)$$

On vérifie les conditions initiales :

$$x(t_0) = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

On trouve

$$x_1(t_0) = 2 = B \sin(t_0 - \alpha) + 1$$

$$x_2(t_0) = 1 = B \cos(t_0 - \alpha)$$

On a

$$B \sin(t_0 - \alpha) = 1$$

$$B \cos(t_0 - \alpha) = 1$$

$$\implies \text{tg}(t_0 - \alpha) = 1 \implies \alpha = t_0 - \frac{\pi}{4}$$

$$B = \frac{1}{\sin \frac{\pi}{4}} = \sqrt{2}$$

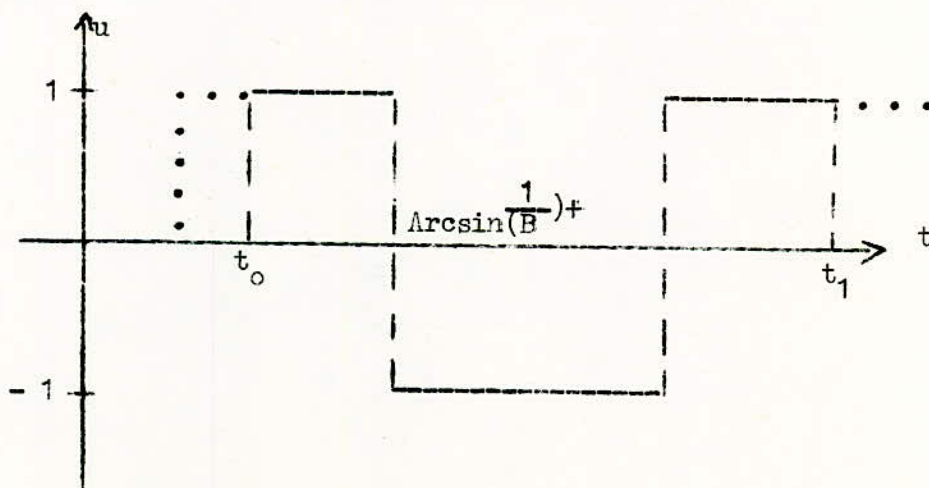
La trajectoire est déterminée

$$x_1 = \sqrt{2} \sin\left(t - t_0 + \frac{\pi}{4}\right) + 1$$

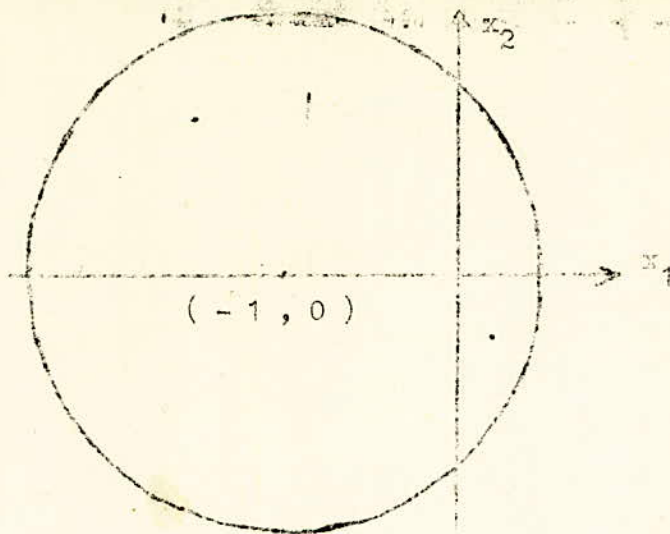
$$x_2 = \sqrt{2} \cos\left(t - t_0 + \frac{\pi}{4}\right)$$

La trajectoire de phase est une circonférence de rayon  $\sqrt{2}$  et de centre  $(-1, 0)$ .

La représentation graphique est la suivante







## 2 - APPLICATION AUX PROBLEMES DE COMMANDE OPTIMALE EN TEMPS MINIMAL

Un cas particulier important du problème d'optimalité de la commande est celui de minimiser le temps de transit du point  $x(t_0)$  au point  $x(t_1)$ .

On a donc la fonctionnelle :

$$Q = \int_{t_0}^{t_1} dt = t_1 - t_0$$

D'où

$$f_0(x, u) = 1$$

La condition nécessaire d'optimalité de la commande en temps minimal est de minimiser la fonction  $H$ .

$$H = \psi_0 + \sum_{i=1}^n \psi_i f_i(x, u)$$

En différentiant cette fonction

$$\frac{\partial H}{\partial \psi_i} = \frac{d x_i}{d t} \quad \text{pour } (i = 1, 2, \dots, n)$$

$$\frac{\partial H}{\partial x_i} = - \frac{\partial \psi_i}{\partial t} \quad \text{pour } (i = 1, 2, \dots, n)$$

Pour des valeurs fixes de  $\Psi$  et de  $x$ , la fonction  $H$  dépend de  $u$  seulement

$$\text{et } \underset{u \in \mathbb{R}^m}{\text{Max}} H(\Psi, x, u) = H(\Psi, x, u_{\text{opt}})$$

ON obtient le théorème de Pontriaguine pour l'optimalité de la commande en temps minimal

Soit  $u(t)$  ( $t_0 \leq t \leq t_1$ ) une commande admissible transférant le point représentatif de  $x(t_0)$  à la position  $x(t_1)$

Pour que la commande  $u(t)$  et la trajectoire  $x(t)$  soient optimales (au sens du temps optimal) il est nécessaire qu'existe un vecteur fonction

$\Psi'(t) = ((\Psi_1(t), \Psi_2(t), \dots, \Psi_n(t)))$  continu et non nul correspondant aux fonctions  $u(t)$  et  $x(t)$  et tel que :

1) Pour tout  $t$  ( $t_0 \leq t \leq t_1$ ) la fonction  $H(\Psi(t), x(t); u)$  de la variable  $u \in \mathbb{R}^m$  atteint au point  $u$  son maximum

$$H(\Psi(t), x(t), u_{\text{opt}}) = -\Psi_0 \geq 0$$

2) Dans l'intervalle de temps optimal soit satisfaite la relation :

$$H(\Psi(t), x(t), u_{\text{opt}}) \geq 0$$

### 2 - 1) Exemple

Soit le système régi par l'équation d'état :

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \end{bmatrix}$$

On demande d'optimiser ce système, c'est à dire d'arriver le plus vite à l'origine des coordonnées sachant que les coordonnées  $u_1$  et  $u_2$  sont assujetties aux contraintes

$$\begin{aligned} |u_1| &\leq 1 \\ |u_2| &\leq 1 \end{aligned} \quad u \in \mathbb{R}^m$$

La fonction H s'écrit alors :

$$\begin{aligned}
 H &= \Psi_1 (x_1 + u_1) + \Psi_2 (-x_1 + x_2) \\
 &= \Psi_1 x_1 - \Psi_2 x_2 + \Psi_1 u_1 + \Psi_2 u_2
 \end{aligned}$$

Le système auxiliaire

$$\frac{d\Psi_1}{dt} = \Psi_2$$

$$\frac{d\Psi_2}{dt} = -\Psi_1$$

On trouve comme précédemment

$$\Psi_1 = A \sin(t - \alpha) \quad \text{Avec} \quad A \geq 0$$

$$\Psi_2 = A \cos(t - \alpha) \quad \text{et} \quad 0 \leq \alpha \leq 2\pi$$

Pour que H soit maximum, il faut que

$$\Psi_1 u_1 \geq 0$$

$$\Psi_2 u_2 \geq 0$$

Alors la commande optimale est donnée par :

$$u_1 = \text{sign } \Psi_1 = \text{sign} (A \sin(t - \alpha)) = \text{sign} (\sin(t - \alpha))$$

$$u_2 = \text{sign } \Psi_2 = \text{sign} (A \cos(t - \alpha)) = \text{sign} (\cos(t - \alpha))$$

On obtient donc divers solutions résumées dans le tableau suivant

Valeurs de $u_1$ et $u_2$		Centres des circonférences qui sont les trajectoires de phase du système considéré
$u_1 = 1$	$u_2 = 1$	le centre de la circonférence est $(1, -1)$ .
$u_1 = -1$	$u_2 = 1$	" " " " " " $(1, 1)$ .
$u_1 = -1$	$u_2 = -1$	" " " " " " $(-1, 1)$ .
$u_1 = 1$	$u_2 = -1$	" " " " " " $(-1, -1)$ .

### 3 )) APPLICATION AUX PROBLEMES DE REGULATION ET DE SERVOMECHANISME

#### 3 - 1 )) Problèmes de régulation d'état à critère quadratique de performance .

Soit le système linéaire stationnaire décrit par

$$\begin{aligned} \dot{x} &= A x + B u & x &\in \mathbb{R}^n \\ y &= C x & u &\in \mathbb{R}^m \\ & & y &\in \mathbb{R}^q \end{aligned}$$

La commande  $u(t)$  doit être choisie de façon à minimiser la fonctionnelle

$$Q = \frac{1}{2} \int_{t_0}^{t_1} (x^T M x + u^T N u) dt$$

Les matrices  $M$  et  $N$  sont symétriques et définies positives .

La condition nécessaire d'optimalité par le principe du Maximum de Pontriaguine est de maximiser la fonction  $H$

$$H = \frac{1}{2} \Psi_0 (x^T M x + u^T N u) + A x \Psi + B u \Psi$$

Cette fonction doit satisfaire aux conditions

$$\frac{\partial H}{\partial x_i} = - \frac{d \Psi_i}{d t} \quad \text{pour } (i = 1, 2, \dots, n)$$

$$\frac{\partial H}{\partial \Psi_i} = \frac{d x_i}{d t} \quad \text{pour } (i = 1, 2, \dots, n)$$

On a donc

$$\frac{\partial H}{\partial x_i} = - \dot{\Psi} = A^T \Psi + M x$$

Cherchons maintenant à extrémiser la fonction  $H$  par rapport à  $u$  .

$$\frac{\partial H}{\partial u} = N u + B^T \Psi$$

La condition nécessaire pour obtenir l'extrémum de  $H$  au point  $u = u_{opt}$

$$\left( \frac{\partial H}{\partial u} \right)_{u_{opt}} = 0$$

On a alors  $N u_{opt} + B^T \Psi = 0 \implies u_{opt} = -N^{-1} B^T \Psi$

La trajectoire d'état optimale est devenue ;

$$\dot{x} = A x - B N^{-1} B^T \Psi$$

On obtient donc 2 systèmes d'équations écrite sous forme matricielle déterminant précisément le système optimal cherché

$$\begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{\Psi} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & -B N^{-1} B^T \\ -M & -A^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \Psi \end{bmatrix}$$

### 3 - 2 )) Problèmes de servomécanisme

Désignons par  $y^d(t)$  le vecteur de dimension  $q$  qui représente le vecteur de sortie cherché du système et  $y(t)$  la sortie réelle du système

L'écart ou erreur du système

$$e(t) = y^d(t) - y(t) = y^d(t) - C x(t)$$

Le problème revient à minimiser la fonctionnelle

$$Q = \frac{1}{2} \int_{t_0}^{t_1} (( e^T(t) M e(t) + u^T(t) N u(t) )) dt$$

La commande optimale  $u(t)$  doit maximiser la fonction  $H$  qui est la même chose qu'auparavant

$$H = \frac{\Psi_0}{2} (( (y^d - C x)^T M (y^d - C x) + u^T N u )) + A x \Psi + B u \Psi$$

On obtient comme précédemment :

$$\hat{u} = -N^{-1} B^T \Psi$$

et  $\dot{x} = A x - B N^{-1} B^T \Psi$

Et le vecteur auxiliaire

$$\dot{\Psi} = - \frac{\partial H}{\partial x} = ( C^T M C x + \Lambda^T \Psi - C^T M x^d )$$

On obtient le système suivant :

$$\begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{\Psi} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & - B N^{-1} B^T \\ - C^T M C & - \Lambda^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \Psi \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ - C^T M \end{bmatrix} y^d$$

Pour résoudre ces équations on dispose de  $n$  conditions initiales

$$x(t)_{t=t_0} = x(t_0)$$

Et pour les variables auxiliaires  $\Psi_i$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ ) on suppose que  $\Psi$  et  $x$  sont liés par la relation :

$$\Psi = K x + v$$

On obtient alors

$$\dot{\Psi} = K \dot{x} + \dot{K} x + \dot{v}$$

On obtient les nouvelles équations

$$\begin{aligned} \dot{x} &= A x + B N^{-1} B^T \Psi \\ \dot{\Psi} &= - C^T M C x - \Lambda^T \Psi - C^T M y^d \\ &= K \dot{x} + \dot{K} x + \dot{v} \end{aligned}$$

En portant  $\dot{x}$  dans la deuxième équation

$$\begin{aligned} - C^T M C x - \Lambda^T K x - \Lambda^T v - C^T M y^d &= \\ K A x + K B N^{-1} B^T K x + K B N^{-1} B^T v + \dot{K} x + \dot{v} \end{aligned}$$

En ordonnant tout cela

$$\begin{aligned} (- C^T M C - \Lambda^T K - K A - K B N^{-1} B^T K - \dot{K}) x \\ + (- \Lambda^T v - C^T M y^d - K B N^{-1} B^T v - \dot{v}) = 0 \end{aligned}$$

$$\text{Et } x(t_0) = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

On a donc

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad C = (1, 0)$$

$$M = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad N = 1$$

Les équations de Riccati deviennent alors

$$\dot{z} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} z + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} s$$

$$\dot{s} = - \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} z - \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} s$$

$$K = s z^{-1}$$

On a donc

$$\dot{z}_1 = + z_2$$

$$\dot{s}_1 = - z_1$$

$$\dot{z}_2 = + s_2$$

$$\dot{s}_2 = - s_1$$

On peut prétendre à une solution de la forme exponentielle

$$z_1 = z_1(t_0) e^{-t} = \Lambda e^{-t} \quad \text{avec } \Lambda \text{ Cste d'intégration}$$

$$z_2 = z_2(t_0) e^{-t} = -\Lambda e^{-t}$$

$$s_1 = s_1(t_0) e^{-t} = +\Lambda e^{-t}$$

$$s_2 = s_2(t_0) e^{-t} = +\Lambda e^{-t}$$

$$K = \begin{bmatrix} +\Lambda e^{-t} \\ +\Lambda e^{-t} \end{bmatrix} \left( 1, \Lambda - \frac{1}{\Lambda} e^t \right)$$

$$K = \begin{bmatrix} +1 & + \left( \Lambda - \frac{1}{\Lambda} e^t \right) \\ 1 & \left( \Lambda - \frac{1}{\Lambda} e^t \right) \end{bmatrix} \Lambda e^{-t}$$

$$\Psi = Kx + v = \begin{bmatrix} +1 & + \left( \Lambda - \frac{1}{\Lambda} e^t \right) \\ 1 & \left( \Lambda - \frac{1}{\Lambda} e^t \right) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \Lambda e^{-t} + \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$$

$$u = -ND^T \Psi = - \begin{pmatrix} 0, 1 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} +\Lambda e^{-t} x_1 + (\Lambda^2 e^{-t} - 1) x_2 + v_1 \\ \Lambda e^{-t} x_1 + (\Lambda^2 e^{-t} - 1) x_2 + v_2 \end{bmatrix}$$

D'où

$$u = -\Lambda e^{-t} x_1 - (\Lambda^2 e^{-t} - 1) x_2 - v_2$$

En supposant que  $v = (v_1, v_2) = 0$

On trouve

$$u = -\Lambda e^{-t} x_1 - (\Lambda^2 e^{-t} - 1) x_2$$



## CONCLUSION GÉNÉRALE

La méthode d'analyse par l'intermédiaire des variables d'état est féconde en automatisme par ses possibilités d'extension aux régimes non linéaires et variants . Elle se développe dans l'étude des réseaux industriels et économiques grâce à la facilité de son traitement par ordinateur .

L'intérêt de la correction des systèmes par les variables d'état c'est qu'elle ne fait pas intervenir les réseaux correcteurs ( P I , P  $\dot{P}$  , . . P I D ) Elle permet aussi un contrôle en temps réel de la régulation .

Dans la commande optimale nous nous sommes limités au principe du maximum de Pontriaguine qui , lui , peut déterminer une loi de commande optimale adaptable aux systèmes en absence de perturbations et une commande efficace si celui - ci possède une structure de réaction .

Cependant le principal avantage du principe du maximum c'est que la commande optimale peut être formulée parfois sans résoudre l'équation d'état .

Par contre la programmation dynamique de BELLMAN nécessite des ordinateurs puissants possédant un très grand nombre de mémoires rapides , lors de la discrétisation de l'état d'un système continu , car l'accroissement du nombre d'état crée rapidement des difficultés insurmontables .

Nous avons aussi évité d'utiliser le principe adaptatif de KALMAN dont la loi de commande change continuellement et est fonction non seulement de l'état du système et du temps mais aussi du milieu environnant .

Le bloc de commande devient ainsi assez complexe et difficile à réaliser .

\$\$\$ \$ \$ \$ \$ \$ \$ \$ \$ \$

\* \* \* \*

# A N N E X E

## SOLUTION DIRECTE : REGLE DE MASON

La résolution des équations d'état par la règle de Mason utilise les graphes de fluence .

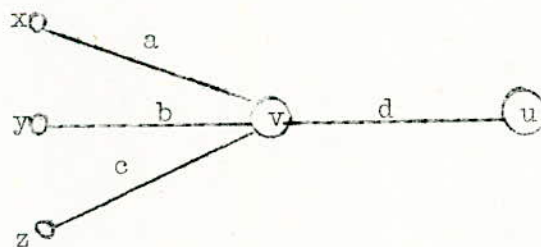
### A) Diagramme de fluence :

Soit l'équation :

$$v = ax + by + cz$$

$$u = dv$$

A chaque variable  $x$  ,  $y$  ,  $z$  ,  $v$  ,  $u$  on affecte un noeud , ces noeuds sont reliés entre eux par des branches orientées qui caractérisent les transmittances .



On remarque que trois branches convergent vers le noeud (v) et leur contribution (  $ax$  ,  $by$  ,  $cz$  ) s'ajoutent pour donner la variable  $v = ax + by + cz$

On remarque aussi la présence d'une branche qui converge vers (u) à laquelle est affectée la transmittance  $d$  et donne (  $u = dv$  ).

Cette branche ne modifie rien à la variable (v) .

## B) Mode d'emploi de la formule de Mason

La solution directe pour une variable dépendante  $x_j$  est donnée par la règle de Mason :

$$x_j = \frac{\sum x_i \sum C_{ij} \Delta_{ij}}{\Delta}$$

Au dénominateur apparaît  $\Delta$  déterminant du système d'équations représentées qui s'obtient par inspection du graphe .

$$\Delta = 1 - \sum b_i + \sum b_i b_j - \sum b_i b_j b_k + \dots$$

$b_i$  désigne le produit des transmittances de branches d'une boucle  
 $\sum b_i$  est la somme des produits de toutes transmittances de toutes les buocles du diagramme .

$\sum b_i b_j$  est la somme des produits deux à deux des transmittances des boucles . Les 2 boucles d'une même produit ne devant pas avoir de point commun (noeuds ou branches) .

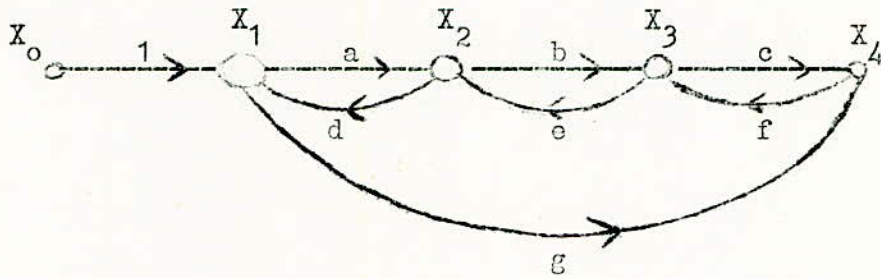
$\sum b_i b_j b_k$  est la somme des produits trois par trois des transmittances des boucles . Les trois branches d'un même produit ne devant pas avoir de point commun .

$C_{ij}$  représente la transmittance de l'un des chemins ouverts (ne possédant pas de boucle reliant le noeud  $X_i$  au noeud  $X_j$ )

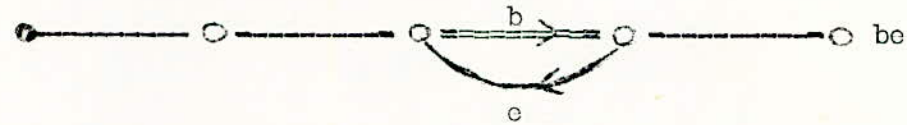
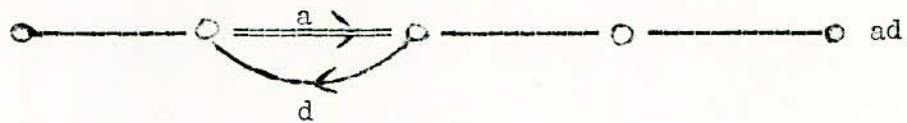
$\Delta_{ij}$  représente le déterminant du diagramme obtenu en supprimant dans le diagramme initial le chemin  $C_{ij}$  c-à-d l'ensemble des termes de  $\Delta$  dont les boucles n'ont pas de point commun avec  $C_{ij}$  .

C) Exemple

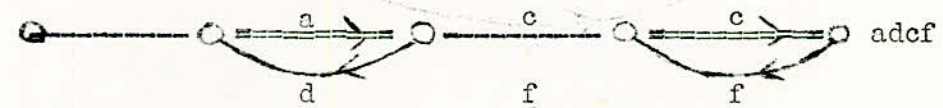
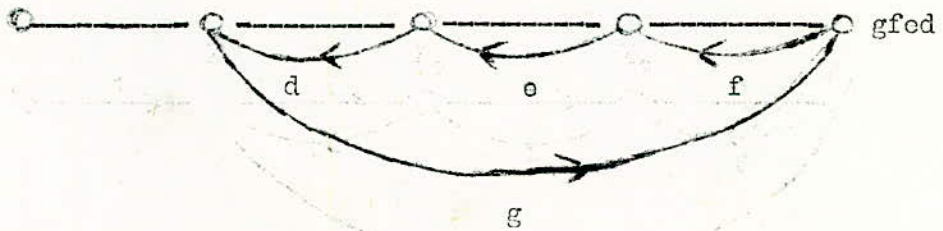
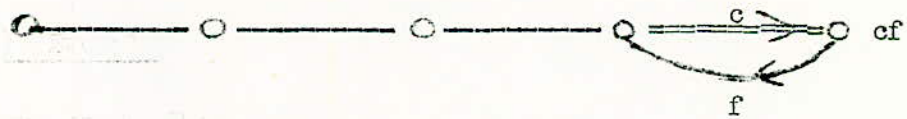
Soit le graphe de fluence :



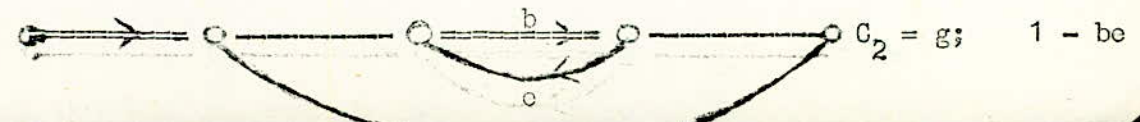
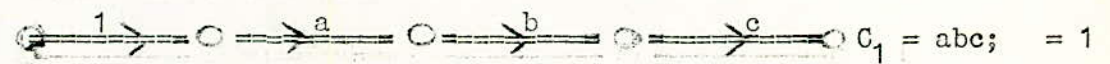
Sa décomposition en boucles simples :



$b_i$



$b_i b_j$



Pour déterminer  $X_4$  on a d'après la règle de Mason :

$$X_4 = \frac{X_0 \sum C_{o4} \Delta_{o4}}{\Delta}$$

$$\sum C_{o4} \Delta_{o4} = 1 \cdot x \cdot abc + (1 - bc) g$$

$$\Delta = 1 - \sum b_i + \sum b_i b_j = 1 - (ad + bc + cf + defg) + acdf$$

D'ou

$$X_4 = \frac{abc + g(1 - bc)}{1 - ad - bc - cf - defg + acdf} \cdot X_0$$

# B I B L I O G R A P H I E

## L I V R E S

- J. Liferman --- Systèmes linéaires — Variables d'état
- P. Naslin --- Théorie de la commande et variables d'état
- R. G. Dorf --- Les variables d'état dans l'analyse et la  
synthèse des systèmes de commande .
- I. Roitenberg --- Théorie du contrôle automatique
- L. Pontriaguine , V. Boltianski , R. Gamkrélidzé ,  
E. Michtchenko --- Théorie mathématique des processus optimaux .

## A R T I C L E S

Revue R . A . I . R O --- Automatisme

n° 2

Année 1977

