

République Algérienne Démocratique et Populaire  
Ministère de l'Enseignement Supérieur et de la Recherche Scientifique

**UNIVERSITÉ MOHAMED KHIDER, BISKRA**

FACULTÉ des SCIENCES EXACTES et des SCIENCES de la NATURE et de la VIE

**DÉPARTEMENT DE MATHÉMATIQUES**



Mémoire présenté en vue de l'obtention du Diplôme :

**MASTER en Mathématiques**

Option : **Analyse**

Par

**BEN DAHMANE Raouia**

Titre :

**Stabilité Structurale**

Membres du Comité d'Examen :

Dr. <b>LAADJAL Baya</b>	UMKB	Encadreur
Dr. <b>ZERROUG Abdelhamid</b>	UMKB	Président
Dr. <b>ADOUANE Saida</b>	UMKB	Examineur

Juin 2019.

## DÉDICACE

*La vie loin des siens est pénible quel que soit l'âge et le degré de maturité . Mais ce poids constitue une force dans l'ardeur au travail lorsqu'on regarde vers les retrouvailles"*

*Je dédie ce mémoire*

**A mon père : Salim**

*Rien au monde ne vaut les efforts fournis jour et nuit pour mon éducation et mon bien être.  
Ce travail est le fruit de tes sacrifices que tuas consentis pour mon éducation et ma formation.*

**A ma très chère mère : Zakia**

*Tu es l'exemple de dévouement qui n'a pas cessé de m'encourager et de prier pour moi*

*A mes frères et soeur :*

**Khansa, Med Charef Edin, Ikram, Lina**

*Je vous remercie de votre patience vous m'a aidée toujours à avancer vous êtes tous des grandes amies si gentilles, merci d'être toujours près de moi.*

## REMERCIEMENTS

*En terminant mon mémoire de fin d'études, je remercie bien ALLAH qui ma donné la force suffisante et la volonté pour faire ce travail.*

*Un remerciement tout spécial à mon encadreur : LAADJAL Baya pour le suivi et l'aide qu'elle m'a apporté pour l'élaboration de ce mémoire.*

*Je tien aussi d'adresser mes vifs remerciements à l'ensemble des enseignants de département de mathématique qui nous ont dirigé durant durant ces cinq années.*

*A la fin, je tien à remercier tous mes collègues d'études, particulièrement notre promotion.*

*Merci...*

# Table des matières

Dédicace	i
Remerciements	ii
Table des matières	iii
Liste des figures	v
Introduction	1
<b>1 Généralité sur les systèmes dynamiques</b>	<b>3</b>
1.1 Définition du système dynamique . . . . .	3
1.2 Système dynamique à temps continue . . . . .	4
1.3 Système dynamique à temps discret . . . . .	7
1.4 Attracteur . . . . .	8
1.5 Notions de stabilité . . . . .	9
1.5.1 Stabilité au sens de Lyapunov : . . . . .	9
1.5.2 Stabilité au sens de Poincaré : . . . . .	13
<b>2 Stabilité Structurelle</b>	<b>14</b>
2.1 Définitions . . . . .	14
2.2 Relations d'équivalences . . . . .	15
2.3 Les variétés invariantes d'un point singulier . . . . .	16
2.3.1 Classification des points singuliers dans les système de $\mathbb{R}^2$ . . . . .	18

2.3.2	Point homoclines et hétéroclines . . . . .	20
2.4	Stabilité structurelle . . . . .	21
2.4.1	Introduction . . . . .	21
2.4.2	Exemple élémentaire . . . . .	22
2.4.3	Définitions de la stabilité structurelle . . . . .	23
2.4.4	Les conditions nécessaires de stabilité structurelle dans $\mathbb{R}^2$ . . . . .	24
2.4.5	Théorème d'Andronov-Pontryagin . . . . .	27
2.4.6	Application : Pendule simple . . . . .	30
	<b>Conclusion</b>	<b>33</b>
	<b>Bibliographie</b>	<b>34</b>
	<b>Bibliographie</b>	<b>34</b>
	<b>Annexe B : Abréviations et Notations</b>	<b>35</b>

# Table des figures

1.1	Chaotique . . . . .	9
2.1	Représentation de la variété et sous-espace propre . . . . .	18
2.2	Classification des points singuliers . . . . .	19
2.3	Orbite homoclinique . . . . .	21
2.4	Trajectoires de solution sont cercles . . . . .	22
2.5	Trajectoires de solution sont foyer . . . . .	23
2.6	Représentation d'orbite hétéroclinique $\mu = 0$ . . . . .	28
2.7	Représentation d'orbite hétéroclinique $\mu \neq 0$ . . . . .	29
2.8	Représentation du système (1) . . . . .	31
2.9	Représentation du système (2) . . . . .	32

# Introduction générale

*“ le savant n’étudie pas la nature parce que cela est utile, il l’étudie parce qu’il y prend plaisir et il y prend plaisir parce qu’elle est belle. Si la nature n’était pas belle, elle ne voudrait pas la peine d’être connue, la vie ne vaudrait pas la peine d’être vécue...”*

H. Poincaré \_ Science et Méthode \_

On dit que la trajectoire d’un point mobile est stable, lorsque, décrivant autour d’un point de départ un cercle ou une sphère de rayon  $r$ , le point mobile, après être sorti de ce cercle ou de cette sphère, y rentrera une infinité de fois, et cela, quelque petit que soit  $r$ . Elle sera instable si, après être sorti de ce cercle ou de cette sphère, le point mobile n’y rentre plus.

La notion de stabilité structurelle a été dégagée des études sur les systèmes différentiels non linéaires commencées aux environs de 1880 par **Henri Poincaré**, reprises vers 1920 par **Van Der Pol**. Pour les systèmes linéaires, une théorie générale était possible, il n’en n’était plus ainsi pour les systèmes non linéaires. Aussi s’est-on proposé le problème suivant : dégager une classe aussi large que possible de systèmes non linéaires considérés comme intéressants pour laquelle une théorie générale est possible et justifier l’application de la théorie qualitative des systèmes dynamiques à l’analyse de systèmes physiques concrets. L’idée d’une telle analyse qualitative remonte aux travaux **d’Andronov-Pontrjagin...** a étudié de manière rigoureuse la stabilité de petites perturbations d’un système donné

Dans ce mémoire nous donnons un concept simple et direct sur stabilité structurelle, c’est trouver des critères simples permettant de caractériser les systèmes structurellement stables en deux dimensions.

Ce travail se compose de deux chapitres :

## **Chapitre 1 : Généralité sur les systèmes dynamiques**

Dans ce chapitre on présente d'abord une introduction de système dynamique, en suite on propose les différents type d'attracteurs, et on termine par la notion de stabilité.

## **Chapitre 2 : Stabilité structurelle**

Dans ce chapitre on présente d'abord, quelques définitions, en suite on propose stabilité structurelle dans  $\mathbb{R}^2$ , enfin des conditions nécessaires de stabilité structurelle.

# Chapitre 1

## Généralité sur les systèmes dynamiques

Dans ce chapitre, nous intéressons à la définition de système dynamique dans deux types (à temps continue et à temps discret). un système dynamique **autonome** et **non-autonome**, ainsi que la définition d'un attracteur et stabilité au sens de **Lyapunov**, stabilité au sens de **Poincaré**.

### 1.1 Définition du système dynamique

La notion de système dynamique est la formalisation mathématique du concept scientifique général d'un processus déterministe. On peut prédire dans une certaine mesure les états futurs et passés de nombreux systèmes physiques, chimiques, biologiques, écologiques, économiques, voire sociaux, en connaissant leur état actuel et les lois qui régissent leur évolution. La notion de système dynamique inclut un ensemble de ses états possibles (espace d'états) et une loi de l'évolution de l'état dans le temps. Discutons ces ingrédients séparément et donnons ensuite une définition formelle d'un système dynamique.

1. **Espace d'état** : Tous les états possibles d'un système sont caractérisés par les points de certains ensembles  $X$ . Cet ensemble s'appelle l'espace d'état du système. En réalité, la spécification d'un point  $x \in U$  doit être suffisante non seulement pour décrire la

«position» actuelle du système, mais également pour déterminer son évolution.

**2. L'espace du temps :** L'évolution d'un système dynamique signifie un changement d'état du système avec le temps  $t \in I$ , où  $I$  est un ensemble de nombres. Nous considérerons deux types de systèmes dynamiques : ceux à temps continu (réel)  $I = \mathbb{R}$  et ceux à temps discret (entier)  $I = \mathbb{Z}$ . Les systèmes du premier type sont appelés systèmes dynamiques à temps continu, alors que ceux du second type sont appelés systèmes dynamiques à temps discret.

**3. L'opérateur d'évolution :** Le composant principal d'un système dynamique est une loi d'évolution qui détermine l'état  $x(t)$  du système à l'instant  $t$ , à condition que l'état initial  $x_0$  soit connu. La manière la plus générale de spécifier l'évolution consiste à définir pour tout  $t \in I$ , l'application  $\phi^t$  dans l'espace d'états  $U$  par:

$$\begin{aligned} \phi^t : U &\longrightarrow U \\ x_0 &\longrightarrow \phi^t x_0 = x(t). \end{aligned}$$

où  $x_0 \in U$  est l'état initial.

L'opérateur d'évolution  $\phi^t$  a deux propriétés naturelles qui expliquent le caractère déterministe du comportement des systèmes dynamiques.

(i)  $\phi^0 = id.$

(ii)  $\phi^{t+s} = \phi^t \circ \phi^s.$

Nous pouvons maintenant donner une définition formelle d'un système dynamique.

**Définition 1.1** *Un système dynamique est un triple  $\{I, U, \phi^t\}$ , où  $I$  est un ensemble de temps,  $U$  est un espace d'état et  $\phi^t : U \rightarrow U$  est une famille d'opérateurs d'évolution paramétrés par  $t \in I$  et satisfaisant les propriétés (i) et (ii).*

## 1.2 Système dynamique à temps continue

Dans le cas général un système dynamique en temps continue peut être représenté par une équation différentielle.

**Définition 1.2** Une équation différentielle ordinaire de premier ordre en  $\mathbb{R}^n$  est une expression de la forme :

$$\frac{dx}{dt} = \dot{x} = f(t, x), \quad (1.1)$$

où  $f$  est une fonction d'un ensemble ouvert  $D \subseteq \mathbb{R}^{n+1}$  à  $\mathbb{R}^n$  (l'espace euclidien à  $n + 1$  dimensions) lorsque le champ de vecteurs  $f$  dépend explicitement de  $t$ , l'équation (1.1) est appelée **non-autonome** ou **dépendante du temps**. Si  $f$  est indépendant de  $t$ , on l'appelle **autonome** ou **indépendant du temps**.

**Définition 1.3 (L'espace d'états)**

L'ensemble ouvert  $U$  où évolue l'état  $x$  s'appelle l'espace des états (ou espace des phases) du système.

**Définition 1.4** Une solution à (1.1) est une fonction différentiable  $x(t)$  d'un intervalle réel  $I \subset \mathbb{R}^n$  tel que :

$$\{(t, x(t)) : t \in I\} \subseteq D \quad \text{et} \quad x'(t) = f(t, x(t)) \quad \text{pour } t \in I, x \in U.$$

**Définition 1.5 (Orbite ou trajectoire)**

Pour tout point  $x$  de  $U$ , on définit l'ensemble

$$\Omega(x) = \{x(t), t \in I\}.$$

L'ensemble  $\Omega(x)$  s'appelle une orbite du système dynamique qui est un sous-ensemble de l'espace des phases.

**Définition 1.6 (Portrait de phase)**

Le portrait de phase est l'ensemble des orbites qui représentent les solutions du système (1.1) dans l'espace de phase.

**Définition 1.7 (Solution stationnaire)**

Toute solution  $x_p$  vérifiant la relation  $f(x_p) = 0$ , est appelée solution stationnaire (point singulier, ou encore d'équilibre).

**Exemple 1.1** Soit le système suivant :

$$\begin{cases} \dot{x} = y \\ \dot{y} = -\sin x - y \end{cases}$$

$(0, 0)$  et  $(\pi, 0)$  sont des solutions stationnaires.

**Définition 1.8 (Solution périodique)**

Une solution  $x(t)$  d'un système dynamique autonome ou non-autonome est périodique s'il existe un entier  $T$  pour lequel :

$$\begin{cases} x(t + T) = x(t), \quad \forall t \in \mathbb{R}. \\ \text{et} \\ x(t + \bar{T}) \neq x(t) \text{ pour } 0 \leq \bar{T} \leq T. \end{cases}$$

où  $T$  est la période de la solution.

Les orbites des solutions périodiques d'un système dynamique autonome sont représentées dans l'espace d'état des courbes fermées.

**Définition 1.9 (Cycle limite)**

C'est une solution périodique isolée c-à-d qu'aucune trajectoire suffisamment proche d'elle, ne soit également fermée.

**Définition 1.10 (Problème de Cauchy) :**

Le problème de trouver une solution du système (1.1) satisfaisant à la condition initiale  $x(t_0) = x_0$  est appelé problème de Cauchy (**P.C**) et l'on écrit

$$(P.C) : \begin{cases} \dot{x} = f(x, t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$$

**Théorème 1.1** (Existence et Unicité)

Supposons que la fonction  $f : U \rightarrow \mathbb{R}^n$  est continue et qu'elle est en  $x_0$  localement Lipschitzienne pour le variable  $x$ , c-à-d il existe un voisinage  $V \subset U$  de  $x_0$  et une constante  $K \geq 0$ , tel que pour tout  $x_1, x_2 \in U$  on a l'inégalité :

$$\| f(x_1) - f(x_2) \| \leq K \| x_1 - x_2 \| .$$

Alors, le problème de Cauchy (P.C) admet une solution locale unique.

### 1.3 Système dynamique à temps discret

Dans le cas général, Un système dynamique discret est décrit par un système d'équation aux différences .

**Définition 1.11** Soit  $D \subset \mathbb{R}^n$  un ensemble et  $f : D \rightarrow D$  une fonction continue et dérivable.

On appelle un système dynamique discret d'ordre 1 en dimension  $n$ , la suite récurrente suivante :

$$\begin{cases} x_{k+1} = f(x_k), k \in \mathbb{N}. \\ x(0) = x_0. \end{cases}$$

**Définition 1.12 (L'orbite)**

Etant donné le point initial  $x_0$ , on appelle orbite du système dynamique discret la suite

$$O(x_0) = \{x(0) = x_0, x(1) = f(x(0)), \dots, x(k+1) = f(x(k)), \dots\} .$$

**Exemple 1.2** Soit un système dynamique discret en dimension 1 définie par la fonction  $f(x) = x^3$ , sur l'intervalle  $[0, +\infty[$ .

Prenons pour condition initiale  $x(0) = \frac{1}{2}$ , alors l'orbite correspondent est :

$$O(x_0) = \left\{ \frac{1}{2}, \frac{1}{8}, \frac{1}{512} \dots \right\}$$

Prenons un autre point initial,  $x(0) = 1$ .

Donc

$$O(x_0) = \{1, 1, \dots, x(n) = 1^{3n} = 1, \dots\}$$

**Remarque 1.1** Dans ce mémoire on s'intéresse aux systèmes dynamiques à temps continu.

$$\begin{cases} \dot{x} = f(x) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$$

## 1.4 Attracteur

**Définition 1.13 (Le flot)**

Le flot du système dynamique est la famille à un paramètre d'application  $\{\phi^t\}_{t \in \mathbb{R}}$  de  $U$  dans lui-même définies par :

$$\phi^t(x_0) = x(t, x_0), \quad x_0 \in U.$$

où  $x(t, x_0)$  est l'unique solution du problème de Cauchy.

Nous notons que (dans son domaine de définition)  $\phi^t$  satisfait les propriétés :

$$\begin{cases} (i) & : \phi_0 & = id. \\ (ii) & : \phi^{t+s} & = \phi^t \circ \phi^s. \\ (iii) & : \phi(x_0, 0) & = x_0 \text{ tel que } x_0 \in U. \end{cases}$$

La solution d'équation différentielle vérifie les condition du système dynamique. Alors on peut dire que l'équation (1.1) engendre un système dynamique.

**Définition 1.14 (Ensemble invariant)**

Soit  $A$  un sous-ensemble de l'espace des phases  $U$ ,  $A$  est dit invariant par un flot  $\phi^t$ , si pour tout  $t$  dans  $\mathbb{R}$ ,  $\phi^t(A)$  est inclus dans  $A$ .

**Définition 1.15 (Ensemble non-errant " $\Omega$ ")**

On considère un champ de vecteurs de classe  $C^1$  dont on note  $\phi^t$  le flot à l'instant  $t$ . Un point  $x$  de l'espace des phases est dit **non errant** si pour tout voisinage  $U$  de  $x$  et toute valeur

$T > 0$ , il existe  $t > T$  tel que :

$$\phi^t(U) \cap U \neq \emptyset.$$

**Définition 1.16 (Attracteur )**

Un attracteur est un ensemble compact de l'espace des phases, invariant par le flot qui "**at-tire**" toutes les autres orbites vers elle.

Il existe deux type d'attracteurs :

1. Les attracteurs régulières : qui caractérisent l'évolution du système (1.1) comme les points singuliers et les cycles limites.
2. Les attracteurs étranges (ou chaotiques) est une forme géométrique plus complexe qui caractérise l'évolution des systèmes dynamiques chaotiques.

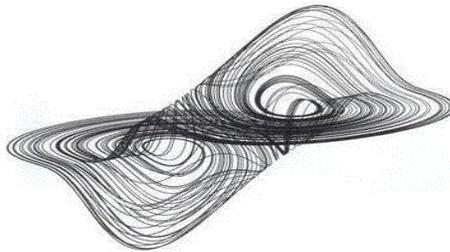


FIG. 1.1 – Chaotique

## 1.5 Notions de stabilité

Il existe plusieurs théories de stabilité pour les solutions des systèmes dynamiques. Elles traitent toutes de la question du comportement des solutions lorsque tend vers l'infinie. L'étude de stabilité des points singuliers et des solutions périodiques est décrit dans les deux sens de stabilité : au sens de Lyapunov et au sens de Poincaré.

### 1.5.1 Stabilité au sens de Lyapunov :

Dans les applications on s'intéresse souvent à la question de savoir si les solutions qui commencent à  $t = t_0$  dans un voisinage d'une telle solution spéciale resteront dans ce voisinage

pour  $t > t_0$ . Si tel est le cas, la solution spéciale est dite stable et on s'attend à ce que cette solution puisse être réalisée dans la pratique du champ d'application (une petite perturbation n'entraîne pas l'éloignement des solutions de cette solution particulière).

**Définition 1.17** *On considère le système dynamique qui admet  $y(t)$  comme solution.*

1. La solution  $y(t)$  est dit **stable** si :

$$\forall \rho > 0, \exists r(\rho) > 0 \text{ tel que : } \|x_0 - y_0\| < r \Rightarrow \|x(t) - y(t)\| < \rho, \quad \forall t \geq 0.$$

2. La solution  $y(t)$  est **asymptotiquement stable** s'il stable et s'il existe  $r > 0$  tel que :

$$\forall x_0 \in B(x_0, r), \lim_{t \rightarrow +\infty} x(t) = y(t).$$

3. La solution  $y(t)$  est **instable** si elle n'est pas stable.

Pour étudier la stabilité de point singulier on a les deux méthodes suivantes :

### 1-Méthode indirecte (linéarisation) :

Cette méthode peut être utilisée pour étudier la stabilité du point singulier hyperbolique.

**Définition 1.18 (Linéarisation des systèmes dynamiques) :**

Considérons le **système dynamique non linéaire** défini par :

$$\dot{x} = f(x), \quad \text{où } x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ x_n \end{pmatrix} \quad \text{et } f = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ f_n \end{pmatrix} \quad (1.2)$$

et soit  $x_p$  un point singulier de ce système, alors le système  $\dot{y} = Ay$  où  $A$  est la matrice

**Jacobienne** de la fonction  $f$  définit par :

$$A = J_f(x_p) = \left( \begin{array}{cccc} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{array} \right)_{x=x_p}$$

S'appelle le système linéarisé associé du système (1.2).

**Définition 1.19** Un point singulier est dit **hyperbolique** si toutes les valeurs propres  $\lambda_i$  de la matrice Jacobienne n'ont pas de partie réelle nulle ( $\forall i = 1, 2, \dots, n / \operatorname{Re}(\lambda_i) \neq 0$ ).

Si l'une des valeurs propres à une partie réelle nulle, le point singulier est dit **non-hyperbolique** ( $\exists i / \operatorname{Re}(\lambda_i) = 0$ ).

**Théorème 1.2** Soit le système dynamique autonome  $\dot{x} = f(x)$ , et  $x_p$  est un point singulier hyperbolique.

1. On dit que le point singulier  $x_p$  est asymptotique stable si toutes les valeurs propres de la matrice Jacobienne sont à partie réelle négative.
2. On dit que le point singulier  $x_p$  est instable s'il existe une valeur propre à partie réelle positive.

## 2- Méthode directe (fonction Lyapunov) :

Cette peut être utiliser pour étudier la stabilité du point singulier non-hyperbolique et elle est basée sur la définition d'une fonction particulière, notée  $V(x)$  est appelée **fonction de Lyapunov**.

**Théorème 1.3** Soit  $x_p = 0$  un point singulier du système (1.2), s'il existe un voisinage  $D$  de 0 et une fonction  $V : D \rightarrow \mathbb{R}$ , continue ayant des dérivées partielles continues, telle que

(i)  $V$  soit définie **positive** c-à-d :  $\{V(x) > 0, \forall x \neq 0 \text{ et } V(x) = 0, x = 0\}$ .

(ii) la dérivée totale  $\dot{V}$  soit **négative** c-à-d :  $\{\dot{V}(x) \leq 0, \forall x \neq 0 \text{ et } \dot{V}(x) = 0, x = 0\}$ .

Alors  $x_p$  est **stable**.

**Définition 1.20 (Fonction Lyapunov)**

Une fonction  $V : D \rightarrow \mathbb{R}$ , de classe  $C^1$  qui possède les conditions du théorème précédent s'appelle la fonction de **Lyapunov**.

**Exemple 1.3** On considère l'e systèmes différentiel suivant :

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = -x_1^3 - x_2^2. \\ \dot{x}_2 = x_1x_2 - x_2^2 \end{cases}$$

Pour déterminer la stabilité de l'équilibre  $(0, 0)$ , posons

$$V(y_1, y_2) = \frac{1}{2}y_1^2 + \frac{1}{2}y_2^2 > 0.$$

On a  $V$  défini positive c-à-d

$$\begin{cases} V(0) = 0. \\ V(y_1, y_2) > 0, \forall (y_1, y_2) \neq (0, 0). \end{cases}$$

La dérivée de  $V$  pour le système vaut :

$$\begin{aligned} \dot{V}(y_1, y_2) &= y_1(-y_1^3 - y_2^2) + y_2(y_1y_2 - y_2^3) \\ &= -(y_1^4 + y_2^4). \end{aligned}$$

$\dot{V}$  est clairement définie négative.

D'après le théorème précédent, on déduit que le point  $(0, 0)$  est stable.

**Remarque 1.2** La première méthode de Lyapunov est simple à appliquer mais ne permet d'analyser la stabilité des équilibres que très partiellement. La seconde méthode est plus difficile à mettre en œuvre mais, en contrepartie, elle est d'une portée beaucoup plus générale. Elle est basée sur la définition d'une fonction particulière, notée  $V(x)$  est appelée fonction de Lyapunov.

### 1.5.2 Stabilité au sens de Poincaré :

La section de Poincaré est un outil très fréquemment utilisé pour étudier les systèmes dynamiques et notamment les trajectoires périodiques (cycles limites).

**Définition 1.21** Soit  $x(t)$  une solution du système dynamique définie par  $x(t_0) = x_0$ , et  $y(t)$  est une solution périodique de cette système.

1/ La solution  $y(t)$  est dite stable au sens de **Poincaré** si :

$$\forall \epsilon > 0, \exists \delta > 0 : \|x(t_0) - y(t_0)\| \leq \delta \Rightarrow d(t) = \inf_{\tau \in [0, T]} \|x(t) - y(\tau)\| \leq \epsilon.$$

2/ La solution  $y(t)$  est dite asymptotiquement stable au sens de **Poincaré** si elle est stable et si de plus :

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} d(t) = 0.$$

3/ La solution  $y(t)$  est dite instable si elle n'est pas stable.

# Chapitre 2

## Stabilité Structurelle

**D**ans ce chapitre nous allons étudier la stabilité structurelle des systèmes dynamiques. Nous commençons par introduire la notion de la conjugaison topologique entre deux systèmes, ensuite nous donnons des conditions nécessaires de la stabilité structurelle et enfin nous citons le théorème d'**Andronov-Pontrjagin**.

### 2.1 Définitions

#### Définition 2.1 ( *Isomorphisme* )

Soient  $U$  et  $V$  deux ouverts de  $\mathbb{R}^n$ . On dit que l'application  $f : U \rightarrow V$  est un **isomorphisme** ssi :

- ▷  $f$  est bijective.
- ▷  $f$  est linéaire.

#### Définition 2.2 ( *Homéomorphisme* )

Soient  $U$  et  $V$  deux ouverts de  $\mathbb{R}^n$ . On dit que l'application  $f : U \rightarrow V$  est un **homéomorphisme** ssi :

- ▷  $f$  est bijective.
- ▷  $f$  est continue.
- ▷ L'application inverse  $f^{-1}$  est continue.

**Définition 2.3 ( Difféomorphisme )**

Soient  $U$  et  $V$  deux ouverts de  $\mathbb{R}^n$ . On dit que l'application  $f : U \rightarrow V$  est un  $C^1$ -**difféomorphisme** ssi :

- ▷  $f$  est bijective.
- ▷  $f$  est de classe  $C^1$ .
- ▷ L'application inverse  $f^{-1}$  est de classe  $C^1$ .

## 2.2 Relations d'équivalences

On se donne deux systèmes autonomes de  $\mathbb{R}^n$ .

$$\begin{cases} \dot{x} = f(x) & (1) \\ \dot{y} = g(y) & (2) \end{cases}$$

**Définition 2.4 :**

- On dit que (1) et (2) sont **équivalents** s'il existe une application  $h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  établit une correspondance entre les orbites de (1) et (2) si

$$\forall t \in I, \forall x \in U, h(\phi^t(x)) = \psi^t(x).$$

telle que  $\phi^t(x)$  est la solution de (1) et  $\psi^t(x)$  est la solution de (2).

- On dit que (1) et (2) sont **linéairement équivalents** s'il existe un **isomorphisme**  $h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  qui établit une correspondance entre les orbites de (1) et (2).
- On dit que (1) et (2) sont **différentiellement équivalents** s'il existe un **difféomorphisme**  $h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  qui établit une correspondance entre les orbites de (1) et (2).
- On dit que (1) et (2) sont **topologiquement équivalents** s'il existe un **homéomorphisme**  $h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  qui établit une correspondance entre les orbites de (1) et (2).

***Théorème 2.1 (Equivalence topologique)***

On considère les systèmes linéaires

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax \\ \dot{y} = By \end{cases}$$

de point d'équilibre hyperbolique, et soit  $\phi^t$  et  $\psi^t$  deux flots associé au matrice  $A$  et  $B$  successivement tel que  $\phi^t = e^{At}x_0$  et  $\psi^t = e^{Bt}y_0$ . On dit que les deux systèmes sont topologiquement équivalent si le nombre des valeurs propres positives de la matrice  $A$  égale au nombre des valeurs propres positives de la matrice  $B$  (resp les valeurs propres négatives).

***Théorème 2.2 (Hatmann-Grobman)***

Soit le système différentiel autonome :

$$\dot{x} = f(x).$$

et soit :

$$\dot{x} = J_f(x_p)x.$$

son système linéarisé au point singulier  $x_p$ .

Si  $J_f(x_p)$  admet des valeurs propres non nulles ou imaginaires pures, alors il existe un homéomorphisme qui transforme les orbites du flot non linéaire vers celles du flot linéaire dans certain voisinage  $U$  de  $x_p$ .

Le théorème suivant affirme l'équivalence topologique entre un système non linéaire et le système linéaire associé au point singulier  $x_p$ .

## **2.3 Les variétés invariantes d'un point singulier**

Soit le système dynamique non linéaire suivant :

$$\dot{x} = f(x).$$

et  $x_p$  un point singulier.

Et soit  $A$  la matrice jacobienne d'ordre  $n$  associé au système, d'après sa linéarisation au voisinage du point singulier

$$\dot{x} = Ax \quad A = Jf(x_p).$$

Supposons  $x_p$  est point singulier hyperbolique et posons :

- $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$  les valeurs propres de la matrice jacobienne  $A$  dont la partie réelle est négative.
- $i_1, i_2, \dots, i_u$  les valeurs propres de la matrice jacobienne  $A$  dont la partie réelle est positive.

Et soient :

- $E^s$  le sous espace propre de dimension  $s$  engendré par  $\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s\}$ .
- $E^u$  le sous espace propre de dimension  $u$  engendré par  $\{i_1, i_2, \dots, i_u\}$ .

**Théorème 2.3** *L'espace  $\mathbb{R}^n$  se décompose en somme directe*

$$\mathbb{R}^n = E^s \oplus E^u.$$

*de sous-espaces invariants par le flot  $t \rightarrow \exp(tA)$  du système linéaire.*

**Théorème 2.4** *Soit un champ de vecteurs  $f$  de classe  $C^1$  de flot  $\phi^t$  associé au système dynamique  $\dot{x} = f(x)$ . On suppose que  $x_p$  est un point fixe hyperbolique et donc que la jacobienne  $A = Jf(x_p)$  admet*

- $k$  valeurs propres de partie réelle strictement négative  $(\lambda_i)_{i=1}^k$ .
- $n - k$  valeurs propres de partie réelle strictement positive  $(\lambda_i)_{i=k+1}^n$ .

*On note  $E^s$  et  $E^u$  les espaces stables et instables du système linéarisé  $\dot{x} = Ax$ .*

*Alors :*

- 1/ *Il existe une variété différentiable  $W^s$  de dimension  $k$ , tangente à  $E^s$ , invariante par le flot  $\phi_t$  et telle que :*

$$\forall x_0 \in W^s, \lim_{t \rightarrow +\infty} \phi^t(x_0) = x_p.$$

- 2/ *Il existe de même une variété différentiable  $W^u$  de dimension  $n - k$ , tangente à  $E^u$ ,*

invariante par le flot  $\phi_t$  et telle que :

$$\forall x_0 \in W^u, \lim_{t \rightarrow +\infty} \phi^t(x_0) = x_p.$$

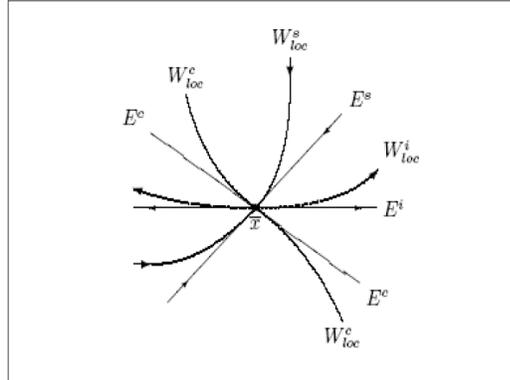


FIG. 2.1 – Représentation de la variété et sous-espace propre

### 2.3.1 Classification des points singuliers dans les système de $\mathbb{R}^2$

On considère le système de dimension deux

$$\dot{x} = f(x) ; x = (x_1, x_2)^t \in \mathbb{R}^2.$$

Soit  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  les valeurs propres de la matrice  $A$ , et soit  $v_1$  et  $v_2$  les vecteurs propres correspondant à  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  : toute solution est de la forme  $x(t) = a_1 e^{\lambda_1 t} v_1 + a_2 e^{\lambda_2 t} v_2$ .

**1<sup>er</sup> cas :**  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  réels.

- (i)  $\lambda_2 < \lambda_1 < 0$  : toutes les solution tendent vers zéro quand  $t$  tend vers  $+\infty$ ,  $v_1$  et  $v_2$  engendrent chacun un sous-espace stable.  $x_p$  s'appelle un nœud-stable encore appelé nœud attractif.
- (ii)  $0 < \lambda_1 < \lambda_2$  : toutes les solution s'éloignent vers l'infini quand  $t$  tend vers  $+\infty$ ,  $v_1$  et  $v_2$  engendrent chacun un sous-espace instable.  $x_p$  s'appelle un nœud-instable encore appelé nœud répulsif.

(iii)  $\lambda_2 < 0 < \lambda_1$  :  $v_1$  engendre un sous-espace instable.  $v_2$  engendre un sous-espace stable. Seules les solution dont la valeur initiale est colinéaire à  $v_2$  restent bornées.  $x_p$  s'appelle un col ou un point selle.

2<sup>ème</sup> cas :  $\lambda_1 = \alpha + i\beta$  et  $\lambda_2 = \alpha - i\beta$ .

Les vecteurs propres sont donc de la forme  $v_1 = u + iw$  et  $v_2 = u - iw$ . les solutions réelles peuvent s'écrire :  $x(t) = cte * e^{\alpha t} [\cos(\beta t + \phi)u - \sin(\beta t + \phi)w]$ .

(i)  $\alpha = 0$  : les solutions sont toutes périodiques.  $x_p$  s'appelle un centre.

(ii)  $\alpha < 0$  : toutes les solutions tendent vers zéro quand  $t$  tend vers  $+\infty$ ,  $x_p$  s'appelle un foyer ou point focal stable ou foyer attractif.

(iii)  $\alpha > 0$  : toutes les solutions tendent vers l'infini en module quand  $t$  tend vers  $+\infty$ ,  $x_p$  s'appelle un foyer ou point focal instable ou foyer répulsif.

Pour les points singuliers non hyperboliques, il n'existe pas de résultats généraux de conjugaison topologique du flot avec le linéarisé. Ainsi la classification ne peut être entreprise à partir des valeurs propres de la jacobienne.

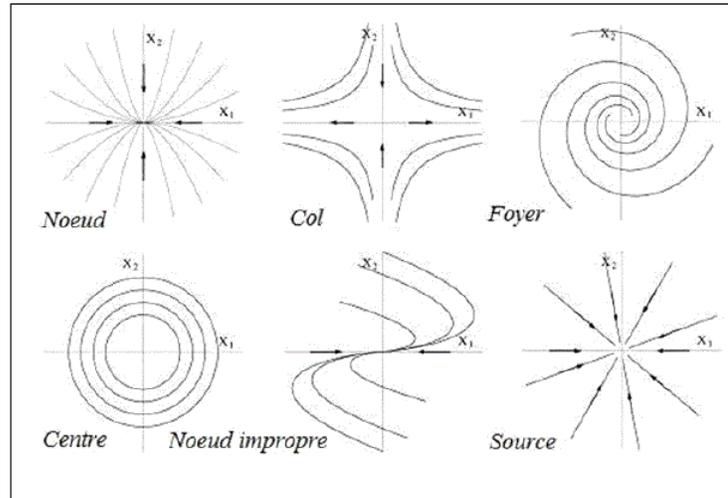


FIG. 2.2 – Classification des points singuliers

### 2.3.2 Point homoclines et hétéroclines

Dans certaines conditions les variétés stable et instable d'un point singulier  $x_p$  peuvent posséder des points d'intersection distincts de  $x_p$ . De même deux variétés instable de deux points singulier distincts  $x_{p_1}$  et  $x_{p_2}$  peuvent se couper.

**Définition 2.5 :**

- On appelle point **homocline** toute intersection  $W^s(x_p) \cap W^u(x_p)$  distincte de  $x_p$ .
- On appelle point **hétérocline** toute intersection  $W^s(x_{p_1}) \cap W^u(x_{p_2})$  (où  $W^u(x_{p_1}) \cap W^s(x_{p_2})$ )  $x_{p_1}$  et  $x_{p_2}$  étant deux points singulier distincts.

Le caractère invariant par le flot des variétés invariantes stable et instable fait que :

des que l'on a un point homocline ou hétérocline on en a une infinité.

Lorsque deux "arcs" de variétés invariantes de deux points singuliers (où  $W^s$  et  $W^u$  d'un même point singulier) seront confondus on parlera d'orbites hétéroclinique (où homoclinique) ou de connexion hétéroclinique (où homoclinique).

**Définition 2.6 :**

Une orbite **homoclinique** est la trajectoire d'un écoulement d'un système dynamique qui relie un point d'équilibre de selle à lui-même.

**Définition 2.7 :**

Une orbite **hétéroclinique** est un chemin dans l'espace des phases qui relie deux points d'équilibre différents.

**Exemple 2.1** Soit le système dynamique suivant :

$$\begin{cases} \dot{x} = y. \\ \dot{y} = -x + x^2. \end{cases}$$

Les points singuliers sont  $P_1 = (0, 0)$  un centre et  $P_2 = (1, 0)$  une col.

Intersection  $W^s(x_{p_1}) \cap W^u(x_{p_2})$  définit un orbite homoclinique ou connexion col.

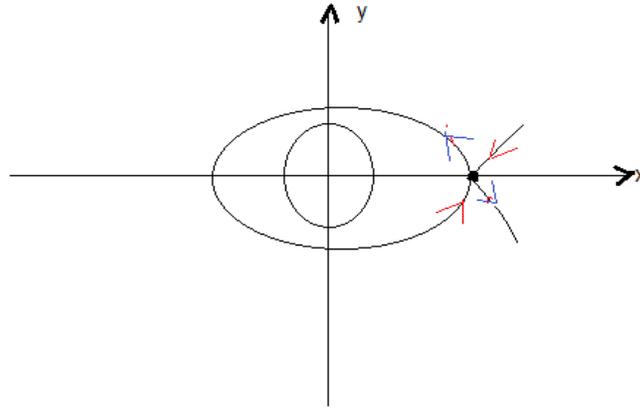


FIG. 2.3 – Orbite homoclinique

## 2.4 Stabilité structurelle

### 2.4.1 Introduction

Une propriété très importante des systèmes différentiels non linéaires (interviennent sur tout en physique) est que les données numériques d'un système physique ne sont jamais connues exactement, mais seulement à une approximation aussi bonne qu'on le veut. Par conséquent ce qu'on connaît ce n'est pas le système différentiel exact régissant l'évolution du système matériel, mais un système approché aussi voisin qu'on le voudra. Pour que l'on puisse dire quoi que ce soit sur l'évolution du système, il faut que l'allure (trajectoire) qualitative dans le plan des phases de l'ensemble des solutions du système exact décrivant des évolutions réelles du système matériel ressemble à celle de l'ensemble des solutions du système approché, et que la solution du système exact correspondant à un ensemble de conditions initiales données soit voisine à tout instant de la solution du système approché correspondant à un ensemble de conditions initiales voisines. Ces propriétés sont des propriétés de stabilité

Avant de donner une formulation mathématique, nous allons voir sur un exemple ce qui peut se produire.

## 2.4.2 Exemple élémentaire

### Oscillateur harmonique à un de gré de liberté $x$

Equation régissant l'oscillateur :  $\ddot{x} + wx = 0$ . On peut classiquement transformer cette équation en un système, en introduisant l'inconnue  $y = \frac{1}{w}\dot{x}$ .

Le système régissant l'oscillateur harmonique est le suivant :

$$\begin{cases} \dot{x} = wy. \\ \dot{y} = -wx. \end{cases}$$

Dans le plan de phase (plan  $x, y$ ) les trajectoires sont des cercles  $x^2 + y^2 = cte$ , et le point singulier  $(0, 0)$

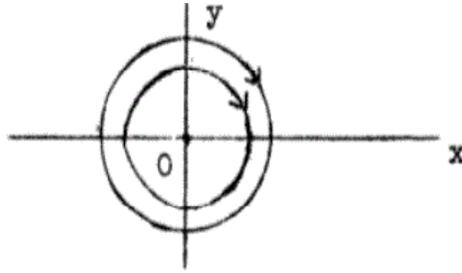


FIG. 2.4 – Trajectoires de solution sont cercles

L'oscillateur harmonique est un oscillateur idéalisé, obtenu en négligeant les résistances. En général, dans le cas réel, il y a une petite résistance de la forme  $k\dot{x}$ , ou  $k$  est un coefficient positif très petit.

Le système qui régit l'évolution d'un oscillateur réel est :

$$\begin{cases} \dot{x} = wy. \\ \dot{y} = -wx - ky. \end{cases}$$

Dans le plan de phase les trajectoires sont des spirales de foyer  $(0, 0)$  ( $k$  est très petit) et le point singulier  $(0, 0)$

Les deux systèmes diffèrent d'aussi peu qu'on le voudra, et pour tant la différence entre l'allure

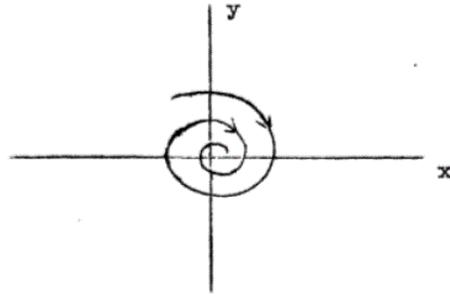


FIG. 2.5 – Trajectoires de solution sont foyer

des trajectoires dans le plan de phase est considérable. les trajectoires fermées (cycles) ont disparu : toutes les oscillations sont amorties. Le point singulier qui était un centre devient un foyer.

Le système régissant l'oscillateur harmonique n'est donc pas un système "intéressant".

### 2.4.3 Définitions de la stabilité structurelle

**Définition 2.8 :**

1- La norme d'une fonction  $f : U \rightarrow \mathbb{R}^n$  en classe  $C^r$  sur un ouvert  $U$  est le nombre

$$\| f \|_{U,r} = \max_{X \in U} \{ | f(X) |, | D_f(X) |, \dots, | D_f^r(X) | \},$$

s'il existe.

2- La distance de deux fonctions  $g, f : U \rightarrow \mathbb{R}^n$ . en classe  $C^r$  sur  $U$  est le nombre

$$d_{U,r}(f, g) = \| f - g \|_{U,r},$$

s'il existe.

Cette norme nous permet de dire que deux fonctions sont "**proches**".

**Définition 2.9 (Systèmes suffisamment proches)**

Soit champs de vecteurs  $f : U \rightarrow \mathbb{R}^n$  en classe  $C^r$  on dit que deux système  $(U, f)$  et  $(U, g)$  sont **suffisamment proches** s'il existe  $\epsilon > 0$  tel que pour tout  $g \in C^r(U, \mathbb{R}^n)$  satisfaisant

$$d_{U,r}(f, g) < \epsilon.$$

**Définition 2.10** *Un système dynamique est structurellement stable si les systèmes suffisamment "proches" présentent un même comportement dynamique.*

**Définition 2.11** (*Structurellement stable*)

*On considère un champ de vecteurs  $f$  de classe  $C^r$  associé à un système dynamique autonome. On dit que le champ de vecteurs  $f$  (ou le système dynamique) est **structurellement stable**, si pour tout champ de vecteurs  $g$  **suffisamment proches** par rapport  $f$  sont **topologiquement conjugués**.*

La grande question du sujet est : Peut-on décrire les champs structurellement stables ?

Des réponses assez complètes existent en dimension 2 .La situation est beaucoup plus complexe en plus grande dimension.

#### 2.4.4 Les conditions nécessaires de stabilité structurelle dans $\mathbb{R}^2$

Il existe des systèmes dynamiques dont le portrait de phase (dans certains domaines) ne change pas qualitativement sous toutes les perturbations suffisamment faibles.

Citons maintenant quelques conditions nécessaires de stabilité structurelle d'un système différentiel autonome de  $\mathbb{R}^2$ .

$$(E) : \begin{cases} \dot{x} = P(x, y). \\ \dot{y} = Q(x, y). \end{cases} \quad (2.1)$$

dont on va perturber la forme pour obtenir le système perturbé

$$(\bar{E}) : \begin{cases} \dot{x} = \bar{P}(x, y). \\ \dot{y} = \bar{Q}(x, y). \end{cases}$$

Les systèmes  $(E)$  et  $(\bar{E})$  sont suffisamment proches.

**Critère 2.1** *Un système plan (2.1) structurellement stable ne peut avoir des points d'équilibre libres  $(x_p, y_p)$  [ $P(x_p, y_p) = Q(x_p, y_p) = 0$ ] pour lesquels :*

$$J = \det(A)_{(x_p, y_p)} = \begin{bmatrix} P_x(x_p, y_p) & P_y(x_p, y_p) \\ Q_x(x_p, y_p) & Q_y(x_p, y_p) \end{bmatrix} = 0.$$

*Telle que  $P, Q$  deux fonctions.*

**Exemple 2.2** *Soit le système plan*

$$\begin{cases} \dot{x} = y^2. \\ \dot{y} = x^2. \end{cases}$$

*le point fixe est  $(x_p, y_p) = (0, 0)$ , la matrice jacobienne  $J(x, y) = \begin{pmatrix} 0 & 2y \\ 2x & 0 \end{pmatrix}$*

*On a  $J(0, 0) = 0$ , alors le système plan n'est pas structurellement stable.*

La topologie des solutions des systèmes linéaires planaires que nous avons établie à partir de la nature des valeurs propres de la matrice du système peut également se résumer dans un plan  $(tr, \det)$ .

Les valeurs propres de  $A$  sont solutions de l'équation caractéristique :

$$\lambda^2 - tr(A)\lambda + \det(A) = 0 \text{ avec } \begin{cases} tr(A) = \lambda_1 + \lambda_2. \\ \det(A) = \lambda_1\lambda_2. \end{cases}$$

**Critère 2.2** *Un système plan structurellement stable ne peut avoir de point d'équilibre telle que :*

$$\det(A) \succ 0 \text{ et } tr(A) = 0.$$

La nature des valeurs propres dépend du signe du discriminant  $\Delta = (tr(A))^2 - 4 \det(A)$ .

Il résulte de ces propriétés qu'un système plan structurellement stable ne peut avoir de point d'équilibre que des 3 type suivants :

- $\det(A) > 0, \Delta > 0$  (noeud stable ou instable suivant le signe de  $tr(A)$ ).

- $\det(A) < 0$  (cols).
- $\det(A) > 0, \Delta < 0, \text{tr}(A) \neq 0$  (foyer stable ou instable suivant le signe de  $\text{tr}(A)$ ).

**Exemple 2.3** Soit le système dynamique suivant :

$$(S) \begin{cases} \dot{x} = x - y. \\ \dot{y} = \cos x. \end{cases}$$

Ce système admet une infinité de points d'équilibre sur la droite  $y = x : (\frac{\pi}{2} + k\pi, \frac{\pi}{2} + k\pi)$  avec  $k \in \mathbb{Z}$ .

La matrice Jacobienne s'écrit :  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -\sin x & 0 \end{pmatrix}$

• **Si  $k$  est pair :**

$$A^* = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \det A^* = -1 < 0. \Rightarrow (0, 0) \text{ est point col.}$$

• **Si  $k$  est impair :**

$$A^* = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \det(A^*) = 1 > 0. \\ \Delta = -3 < 0. \end{cases} \Rightarrow (0, 0) \text{ est foyer stable ou instable suivant le signe de } \text{tr}(A).$$

**Critère 2.3** Un système plan structurellement stable ne peut avoir de trajectoire fermée (correspondant à une solution périodique de période  $T$  d'équation  $x = \varphi(t), y = \psi(t)$ ) telle que :

$$h = \frac{1}{T} \int_0^T [P_x(\varphi, \psi) + Q_y(\varphi, \psi)] dt = 0.$$

**Critère 2.4** Un système plan structurellement stable ne peut pas posséder d'orbites homoclinique (où hétéoclinique) d'un ou deux cols.

**En général**, un système plan (2.1) sera **structurellement stable** dans un ouvert  $U$  si :

- ses positions d'équilibre sont telles que  $\det(A) \neq 0$  où si  $\det(A) > 0$  et  $\text{tr}(A) \neq 0$ .
- ses cycles limites sont tels que  $h \neq 0$ .
- ses séparatrices ne joignent pas deux cols ou ne retournent pas à un même point de col.

### 2.4.5 Théorème d'Andronov-Pontryagin

Ce théorème considère des champs de vecteurs  $f$  sur le disque  $D_R$  de rayon  $R$  dans  $\mathbb{R}^2$  tels que le champ est transversal au cercle frontière  $\partial D_R$  et rentre dans le disque. Il caractérise les champs structurellement stables.

**Théorème 2.5 ( Le théorème d'Andronov-Pontryagin)**

*On considère un champ de vecteurs  $f$  de classe  $C^r$  sur un ouvert  $U$  contenant la fermeture du disque  $D_R$  de rayon  $R$  dans  $\mathbb{R}^2$  tel que le champ est transversal au cercle frontière  $\partial D_R$  et rentre dans le disque. Le champ  $f$  est **structurellement stables** si et seulement si les trois conditions suivantes sont vérifiées :*

- ◇ *Il a un nombre fini de points singuliers qui sont hyperboliques.*
- ◇ *Il a un nombre fini de solutions périodiques qui sont hyperboliques (et qui sont donc des cycles limites).*
- ◇ *Il n'y a pas de trajectoires homoclines ou hétéroclines de cols(selles).*

Généralement, pour les orbites périodiques et les points singuliers, la stabilité structurelle peut être testée à partir des valeurs propres du système linéarisé. Mais cette méthode échoue pour les orbites homoclines et les orbites hétéroclines, car la structure de l'orbite à proximité peut être très extrêmement compliquée et défient toute description locale.

**Démonstration.** Pour la démonstration voir [4] ■

**Exemple 2.4** *Soit le système différentiel suivant :*

$$\begin{cases} \dot{x} = -y. \\ \dot{y} = x. \end{cases}$$

*n'est pas structurellement stable.*

*En effet le point d'équilibre est  $P_1(0, 0)$ , alors la matrice jacobienne est  $J(0, 0) = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$*

*Donc les valeurs propres sont  $\lambda = \pm i$  n'est pas hyperboliques, alors n'est pas structurellement stable.*

**Exemple 2.5** Soit le système dynamique suivant :

$$\begin{cases} \dot{x} = \mu + x^2 - xy. \\ \dot{y} = -1 + y^2 - x^2. \end{cases}$$

- $\mu = 0$  : le système à deux points d'équilibre  $P_1 = (0, 1)$  et  $P_2 = (0, -1)$  des cols, alors la matrice jacobienne est  $J(x, y) = \begin{pmatrix} 2x - y & -x \\ -2x & 2y \end{pmatrix}$  les valeurs propres associées de  $P_1$  sont  $\lambda_1 = 1$  et  $\lambda_2 = -2$ . Et pour  $P_2$  sont  $\lambda_1 = -1$  et  $\lambda_2 = 2$ .

Alors la variété stable de points  $P_2$  égale la variété instable de points  $P_1$  ( $W^u(P_1) = W^s(P_2)$ ), pour  $y \in [-1, 1]$  définit une orbite hétéroclinique où connexion col.

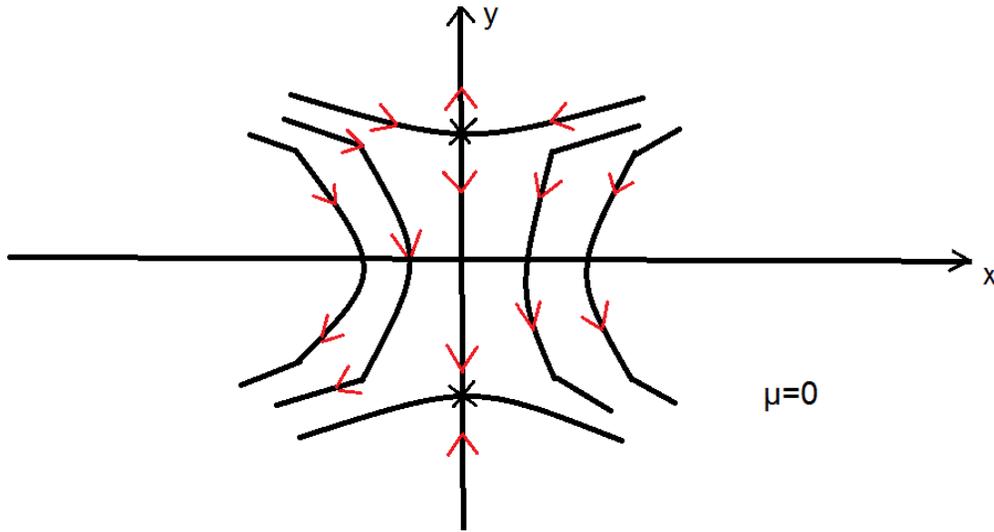


FIG. 2.6 – Représentation d'orbite hétéroclinique  $\mu = 0$

- $\mu \neq 0$  : les cols  $P_1$  et  $P_2$  se déplacent et la connexion col n'existe plus.

**Exemple 2.6** Soit le système suivant :

$$\begin{cases} \dot{x} = -y + x(1 - x^2 - y^2). \\ \dot{y} = x + y(1 - x^2 - y^2). \end{cases}$$

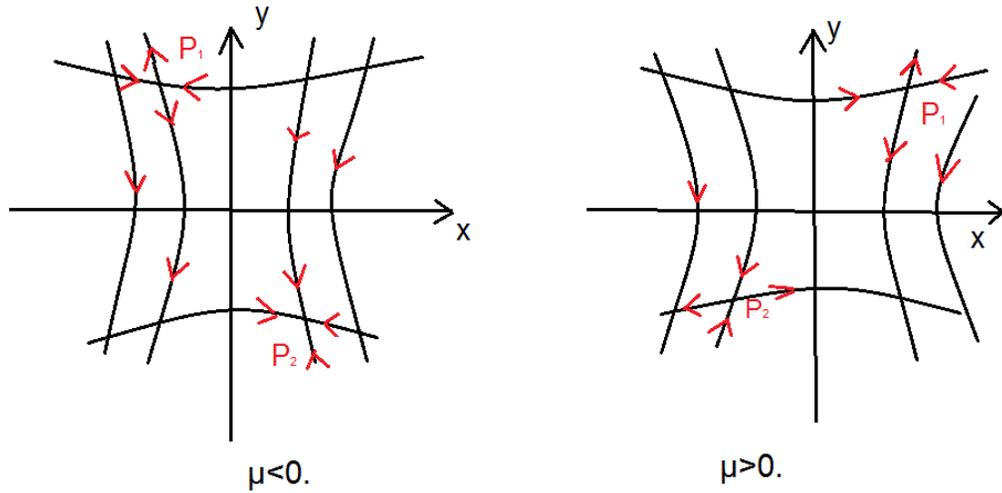


FIG. 2.7 – Représentation d'orbite hétéroclinique  $\mu \neq 0$

Si on passe en coordonnées polaires  $r^2 = x^2 + y^2$  et  $\tan \theta = \frac{y}{x}$  le système devient :

$$\begin{cases} \dot{r} = r - r^3. \\ \dot{\theta} = 1. \end{cases}$$

Pour trouve point singulier on va calculer  $\dot{r} = 0$ .

- $\dot{r} = 0 \Rightarrow \begin{cases} r = 0. \\ 1 - r^2 = 0. \end{cases}$  Dans le plan de phases, c'est le cercle d'équation  $1 - x^2 + y^2$  et

c'est un cycle limite. Les autres solutions s'obtiennent par intégration du système. Lorsque  $t \rightarrow \infty$  toutes ces solutions s'approchent du cycle limite.

Dans cet exemple, on a :

$$\gamma(t) = (\cos t, \sin t)^t, \operatorname{div}(P_x, Q_y) = 2 - 4x^2 - 4y^2.$$

Pour étudier la stabilité de cycle limite on va calculer l'indice  $h$  telle que

$$\begin{aligned} h &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} [P_x(\varphi, \psi) + Q_y(\varphi, \psi)] dt \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} [2 - 4 \cos^2 t - 4 \sin^2 t] dt \\ &= -2. \end{aligned}$$

Puisque l'indice  $h \neq 0$  le système est structurellement stable.

### 2.4.6 Application : Pendule simple

Si  $\theta$  désigne l'angle que fait le pendule simple avec la verticale descendante, l'équation du mouvement de pendule est :  $\ddot{\theta} + h \sin \theta = 0$ , où  $h > 0$  est une constante caractéristique du pendule.

On transforme l'équation en un système équivalent en posant  $\dot{\theta} = z$  :

$$(1) : \begin{cases} \dot{\theta} = z. \\ \dot{z} = -h \sin \theta. \end{cases} \quad / \quad h > 0.$$

Mais il s'agit ici d'un pendule idéal. Dans le cas du pendule réel, il y a une résistance au mouvement de la forme  $\mu \dot{\theta}$  où  $\mu > 0$  est un coefficient petit si le pendule est bien construit.

Le système régissant le mouvement du pendule réel est :

$$(2) : \begin{cases} \dot{\theta} = z. \\ \dot{z} = -h \sin \theta - \mu z. \end{cases} \quad / \quad h > 0.$$

• **Pour  $\mu = 0$**  : On va calculer les points singuliers

$$\begin{cases} \dot{\theta} = 0 \\ \dot{z} = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} z = 0 \\ -h \sin \theta = 0 \end{cases} \quad / \quad h > 0.$$

Alors les points singuliers sont :  $P(k\pi, 0)$ ,  $k \in \mathbb{Z}$ . La matrice jacobienne est :  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -h \cos \theta & 0 \end{pmatrix}$ .

Si  $k = 2p$  ( pair ) alors les valeurs propres sont :  $\lambda = \pm i\sqrt{h}$ , donc les points singuliers sont des centres.

Si  $k = 2p + 1$  ( impair ) alors les valeurs propres sont :  $\lambda = \pm\sqrt{h}$ , donc les points singuliers sont des cols.

Le plan des phases est représenté ci-dessous

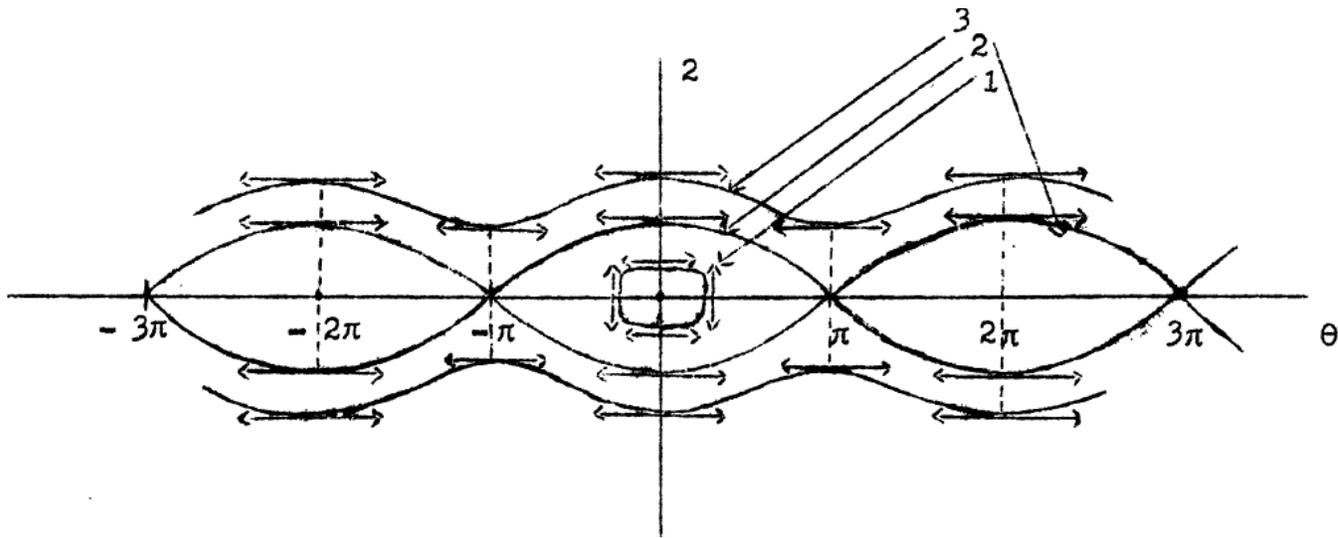


FIG. 2.8 – Représentation du système (1)

Il y a trois type de trajctoirs :

- Les trajctoirs (1) entourant les centres et correspondant aux petites oscillation.
- Les trajctoirs (2) dites séparative joignant deux cols.
- Les trajctoirs (3) correspondant au mouvement du pendule autour de son point de suspension.

- **Pour**  $\mu \neq 0$  : La matrice de jacobienne est :  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -h \cos \theta & -\mu \end{pmatrix}$  les valeurs propres

sont :

$$\lambda_{1,2} = \frac{-\mu \pm i\sqrt{-\mu^2 + 4h}}{2} \text{ si } \mu \in [-2\sqrt{h}, 2\sqrt{h}] \text{ est foyer}$$

$$\lambda_{1,2} = \frac{-\mu \pm \sqrt{\mu^2 - 4h}}{2} \text{ si } \mu \in ]-\infty - 2\sqrt{h}, 2\sqrt{h}; +\infty[ \text{ est col}$$

$$\lambda_{1,2} = \frac{-\mu \pm \sqrt{\mu^2 + 4h}}{2} \text{ est col}$$

Le plan des phases est représenté ci-dessous

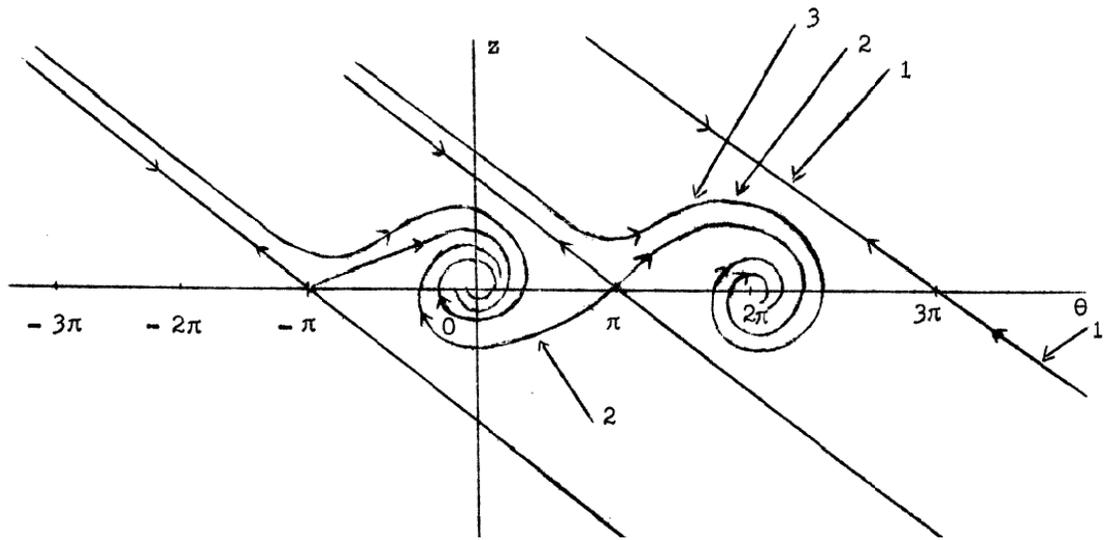


FIG. 2.9 – Représentation du système (2)

Les points singuliers sont les mêmes que dans le cas où  $\mu = 0$ . Les cols sont restés des cols, mais les centres sont devenus des foyers.

Les trajectoires sont de trois type :

- Les trajectoires (1) aboutissant à un col.
- Les trajectoires (2) joignant un col à un foyer.
- Les trajectoires (3) aboutissant à un foyer.

Si on compare les trajectoires des deux systèmes, on voit que les centres sont devenus des foyers, les cycles ont disparu, les cols sont restés des cols, mais les séparatrices qui les joignaient ont disparu.

Tout ceci nous montre que le système n'est pas structurellement stable.

# Conclusion

On peut conclure que la stabilité structurelle des systèmes dynamiques qui a été largement étudiée dans les cinq dernières décennies et a plusieurs applications dans divers domaines tels que la biologie, la chimie, le génie civile, la mécanique, l'informatique, la morphologie, l'économie, le statistique, ...etc. En mathématiques, la stabilité structurelle est une propriété fondamentale d'un système dynamique, ce qui signifie que le comportement qualitatif des trajectoire n'est pas affecté par de petites perturbations.

# Bibliographie

- [1] Alexandre, V. (2015). *Modèles mathématiques edo pour la Biologie*.
- [2] Alexandre, V. (2016). Qualitative analysis of dynamical systems and models in life science.
- [3] Emmanuel, M. (2007), Stabilité des équations différentielles ordinaires.
- [4] [https://wwwf.imperial.ac.uk/~dturaev/bif\\_theory2.pdf](https://wwwf.imperial.ac.uk/~dturaev/bif_theory2.pdf).
- [5] Mammeri, M. (2011). Sur la stabilité structurelle des difféomorphismes quadratiques en dimension 2.
- [6] Mémoire du diplôme magister. Université Kasdi merabah - Ouargla.
- [7] Sandrine, C et Christelle, L. (2008). Biologie mathématique et modélisation.
- [8] Séminaire, J. (1960 – 1961). Mécanique analytique et mécanique céleste.
- [9] Talbi, I. (2010). Système dynamique non linéaires et phénomènes de Chaos. Mémoire du diplôme magister. Université Mentouri de constantine.
- [10] Yuri A. Kuznetsov. Elements of applied Bifurcation Theory, second Edition.

# Annexe A : Abréviations et Notations

Les différentes abréviations et notations utilisées tout au long de ce mémoire sont expliquées ci-dessous.

$\mathbb{R}$	:	Esemble des nombres réel.
$\mathbb{R}^n$	:	Espace vectoriel de $n$ dimension.
$U$	:	Overt dans $\mathbb{R}^n$ .
$C^1$	:	Ensemble des fonctions continuellement différentiable
$ \cdot $	:	Valeur absolue ou module.
$\ \cdot\ $	:	Norme sur $\mathbb{R}^n$ .
$\dot{x}(t) = \frac{dx}{dt}$	:	Dérivée temporelle.
$Id$	:	Matrice identité $\mathbb{R}^n \times n$ .
$\exp(A)$ ou $e^A$	:	Exponentielle de la matrice $A$ .
$W^s$	:	Variété stable .
$W^u$	:	Variété instable.
$E^s$	:	Sous-espace propre stable.
$E^u$	:	Sous-espace propre instable.
$d(f, g)$	:	La distance de $f$ à $g$ .
$n$	:	Entier.
$T$	:	Période.

$\lambda$  : Valeur propre.

$\oplus$  : Somme directe.

$B(x_0, r)$  : Boule de centre  $x_0$  et de rayon  $r$ .

$(P.C)$  : Problème de cauchy.

$J$  : Matrice de jacobienne.

$\text{Re}(\lambda)$  : Partie réelle de valeur propre  $\lambda$ .

$\det(A)$  : déterminant de la matrice  $A$ .

$\Omega(f)$  : Ensemble des points non-errants de  $f$ .

$\mathbb{R}^d$  : Espace des nombres réels de dimension  $d$ .

$\text{tr}(A)$  : trace de la matrice  $A$ .