

Table des matières

I	Introduction	2
	Cas particulier	2
	Interprétation de l'équation :	2
II	Existence, unicité, régularité	4
1	Réécriture du problème de Cauchy	4
2	Existence et unicité	4
3	Régularité des solutions	9
4	Transformations	10
III	Les équations linéaires	10
1	Changement de repère	12
2	Comment calculer e^{At} ?	13
3	Résolution des systèmes	15
IV	Stabilité des équations linéaires	19
V	Systèmes hamiltoniens	23

Première partie

Introduction

$$(E) : \dot{x}(t) = f(t, x(t))$$
$$x = (x_1, \dots, x_n)^T$$

$f : U \rightarrow \mathbb{R}$ On a $U \subset \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n$. On cherche $x(t)$, et f est toujours donné.

✦ Définition: Solution de (E)

Une fonction $x : I \rightarrow \mathbb{R}^n$ est dite une solution de (E) si :

1. $(t, x(t)) \in U$
2. $x(t)$ satisfait (E)

Cas particulier $x^{(n)}(t) = g(t, x(t), \dot{x}(t), \dots, x^{(n-1)}(t))$
On pose $x_1 = x, x_2 = \dot{x}, \dots, x_n = x^{(n-1)}$. Donc :

$$\begin{cases} \dot{x}_n &= g(t, x_1, \dots, x_n) \\ \dot{x}_1 &= x_2 \\ &\vdots \\ \dot{x}_{n-1} &= x_n \end{cases}$$

On passe d'une équation d'ordre n à un système d'équations d'ordre 1.

✦ Définition: Problème de Cauchy

Étant donné $(t_0, x_0) \in U$, on peut trouver une solution $x(t)$ tel que $t_0 \in I$ et $x(t_0) = x_0$.

Interprétation de l'équation :

1. t peut être vu comme le temps
2. $x = (x_1, \dots, x_n)^T$ l'état du système à un temps donné.
3. $\dot{x} = f(x, t)$ la loi d'évolution.
4. (t_0, x_0) les données initiales
5. Résoudre le problème de Cauchy : prévoir l'évolution en sachant que $x(t_0) = x_0$
6. Résoudre (E) : connaître toutes les solutions possibles.

☕ Exemple : Le pendule

$$\ddot{\theta} = -\frac{g}{l} \sin \theta$$

On pose $x_1 = \theta$ et $x_2 = \dot{\theta}$. On a donc :

$$\begin{cases} \dot{x}_2 &= -\frac{g}{l} \sin x_1 \\ \dot{x}_1 &= x_2 \end{cases}$$

Pour $\theta = x_1$ petit, $\sin x_1 \approx x_1$. On prend $l=g$.

$$\begin{cases} \dot{x}_2 &= x_1 \\ \dot{x}_1 &= x_2 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1(t) &= A \sin t + B \cos t = x_{2_0} \sin t + x_{1_0} \cos t \\ x_2(t) &= A \cos t - B \sin t = x_{2_0} \cos t - x_{1_0} \sin t \end{cases}$$

D'où :

$$\begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos t & \sin t \\ -\sin t & \cos t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{1_0}(t) \\ x_{2_0}(t) \end{pmatrix}$$

En traçant cela, on trouve une courbe appelée le portrait de phase.

Deuxième partie

Existence, unicité, régularité

1 Réécriture du problème de Cauchy

On supposera $f \in \mathcal{C}^0(U)$

■ *Proposition: Equivalence à (C)*

Soit $x(t)$ continue. Alors $x(t)$ résoud

$$(C) : \dot{x} = f(t, x), x(t_0) = x_0$$

si et seulement si $x(t)$ est solution de

$$x(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau$$

Démonstration :

$$\begin{aligned} (\Leftarrow) x(t) \text{ continue} &\Rightarrow f(\tau, x(\tau)) \text{ continue} \\ &\Rightarrow \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau \text{ est dérivable} \\ &\Rightarrow x(t) \text{ est dérivable} \end{aligned}$$

On dérive l'égalité, et on trouve :

$$\dot{x}(t) = f(t, x(t)) \text{ et } x(t_0) = x_0$$

$$\begin{aligned} (\Rightarrow) x(t) \text{ continue} &\Rightarrow f(t, x) \text{ continue} \\ &\Rightarrow \dot{x} \text{ continue} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \int_{t_0}^t \dot{x}(\tau) d\tau &= \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau \\ x(t) - x(t_0) &= \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau \end{aligned}$$

2 Existence et unicité

Soit $x \in \mathbb{R}^n$ $\|x\| = (\sum_{i=1}^n x_i^2)^{\frac{1}{2}}$

$$U = \underbrace{J}_{\subset \mathbb{R}} \times \underbrace{\mathbb{X}}_{\subset \mathbb{R}^n}$$

✧ *Définition: Lipschitzienne*

$f : U \rightarrow \mathbb{R}^n$ est lipschitzienne par rapport à x s'il existe $L > 0$ tel que :

$$\|f(t, x) - f(t, \tilde{x})\| \leq L \|x - \tilde{x}\|$$

⇒ *Lemme: CS de lipschitzienne*

$\forall 1 \leq i, j \leq n$ $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}(t, x)$ existent dans U et sont bornées, ie

$$\forall \xi \in U, \left| \frac{\partial f_i}{\partial x_j}(\xi) \right| \leq k$$

alors f est lipschitzienne par rapport à x (dans U)

Démonstration :

$$\begin{aligned} \|f(t, x) - f(t, \tilde{x})\| &= \left(\sum_{i=1}^n \left(\underbrace{f_i(t, x) - f_i(t, \tilde{x})}_{= \sum_{j=1}^n \frac{\partial f_i}{\partial x_j}(t, x^*)(x_j - \tilde{x}_j)} \right)^2 \right)^{\frac{1}{2}} \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n k^2 (x_j - \tilde{x}_j)^2 \right)^{\frac{1}{2}} \\ &\leq \underbrace{\sqrt{nk}}_L \|x - \tilde{x}\| \end{aligned}$$

⇒ *Corollaire: Avec la compacité*

Si $f \in \mathcal{C}^1(U)$ alors $\forall V \subset U$, V compact, f est lipschitzienne sur V.

Démonstration :

$$\begin{aligned} f \in \mathcal{C}^1(U) &\Rightarrow \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \in \mathcal{C}^0(U) \\ &\Rightarrow \forall \xi \in V, \left| \frac{\partial f_i}{\partial x_j}(\xi) \right| \leq k \end{aligned}$$

⇒ *Théorème: de Picard-Lindelöf ou Cauchy-Lipschitz*

Considérons $\dot{x} = f(t, x)$, $f : U \rightarrow \mathbb{R}^n$ est supposée :

1. $f \in \mathcal{C}^0(U)$
2. f-lipschitzienne par rapport à x (dans U)

alors $\exists \delta; \exists x : [t_0 - \delta; t_0 + \delta] \rightarrow \mathbb{R}^n$ tel que :

1. $x(t)$ est solution du problème de Cauchy
2. $x(t)$ est unique
3. $x^m(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(\tau, x^{m-1}(\tau)) d\tau$ converge vers la solution $x(t)$.

Démonstration :

$$\begin{aligned}\exists \rho; V_\rho &= \{(t, x) \mid |t - t_0| \leq \rho, \|x - x_0\| \leq \rho\} \subset U \\ \exists M; \forall (t, x) \in V_\rho, &\|f(t, x)\| \leq M\end{aligned}$$

Posons $\delta = \min\{\rho, \frac{\rho}{M}\}$

$$V_\delta = \{(t, x) \mid |t - t_0| \leq \delta \text{ et } \|x - x_0\| \leq \rho\}$$

Posons $x^0(t) = x_0$ et $x^n(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(\tau, x^{n-1}(\tau)) d\tau$

On va prouver que $\forall m \geq 0, \forall t \in [t_0 - \delta, t_0 + \delta]$, on a :

$$(t, x^n(t)) \in V_\delta$$

Si $m = 0$, on a $\|x^m(t) - x_0\| = \|x_0 - x_0\| = 0 \leq \rho$.

Supposons que $\forall 0 \leq j \leq m-1$, $x^j(t)$ satisfait $(t, x^j(t)) \in V_\delta$.

$$\begin{aligned}\|x^m(t) - x_0\| &= \left\| \int_{t_0}^t f(\tau, x^{m-1}(\tau)) d\tau \right\| \\ &\leq \int_{t_0}^t \|f(\tau, x^{m-1}(\tau))\| d\tau \\ &\leq \underbrace{|t - t_0|}_{\leq \delta} M \\ &\leq \rho\end{aligned}$$

On va montrer par récurrence :

$$\|x^m(t) - x^{m-1}(t)\| \leq ML^{m-1} \frac{|t - t_0|^m}{m!}$$

$$\begin{aligned}m = 1 : \|x^1(t) - x_0\| &= \left\| \int_{t_0}^t f(\tau, x^0(\tau)) d\tau \right\| \\ &\leq \int_{t_0}^t \|f(\tau, x^0(\tau))\| d\tau \\ &\leq M|t - t_0|\end{aligned}$$

Supposons $\|x^{m-1}(t) - x^{m-2}(t)\| \leq ML^{m-2} \frac{|t - t_0|^{m-1}}{(m-1)!}$

$$\begin{aligned}\|x^m(t) - x^{m-1}(t)\| &= \left\| \int_{t_0}^t f(\tau, x^{m-1}(\tau)) - f(\tau, x^{m-2}(\tau)) d\tau \right\| \\ &\leq \int_{t_0}^t \|f(\tau, x^{m-1}(\tau)) - f(\tau, x^{m-2}(\tau))\| d\tau \\ &\leq \int_{t_0}^t L \|x^{m-1}(\tau) - x^{m-2}(\tau)\| d\tau \\ \text{Par récurrence :} &\leq \int_{t_0}^t L ML^{m-2} \frac{|\tau - t_0|^{m-1}}{(m-1)!} d\tau \\ &\leq ML^{m-1} \frac{|t - t_0|^m}{m!}\end{aligned}$$

On pose $S(t) = x_0 + \sum_{j=1}^\infty (x^j(t) - x^{j-1}(t)) = \lim_{n \rightarrow +\infty} x^n(t)$ Or, $\|x^m(t) - x^{m-1}(t)\| \leq \frac{ML^{m-1}\delta^m}{m!} = a_m$ (δ dû au cylindre)

$$\frac{a_{m+1}}{a_m} = \frac{\delta L}{m+1} \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} 0 < 1$$

$\Rightarrow \sum_m a_m$ converge $\Rightarrow S(t)$ converge $\Rightarrow x^n(t)$ converge vers $x(t)$.

Prouvons à présent le deuxième point :

∞ Lemme: de Gronwall

Soit $u : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$, $u \geq 0$, tel que $u \in \mathcal{C}^0[a, b]$.

$$\exists \alpha, \beta; u(t) \leq \alpha + \beta \int_{t_0}^t u(\tau) d\tau \Rightarrow u(t) \leq \alpha \exp(\beta(t - t_0))$$

Démonstration :

$$u(t) \leq \alpha + \beta \int_{t_0}^t u(\tau) d\tau = v(t).$$

$$\frac{dv}{dt} = \beta u \leq \beta v \quad (\dot{v} - \beta v \leq 0)$$

$$\frac{d}{dt} (e^{-\beta t} v) = \beta e^{-\beta t} v + e^{-\beta t} \dot{v} = e^{-\beta t} (\dot{v} - \beta v) \leq 0$$

D'où $e^{-\beta t} v$ décroissante, ie pour $t > t_0$:

$$\begin{aligned} e^{-\beta t} v &\leq e^{-\beta t_0} \alpha \\ u \leq v &\leq \alpha e^{\beta(t-t_0)} \end{aligned}$$

(Si $t_0 > t$, on obtient $u \leq \alpha e^{|\beta(t-t_0)|}$)

On reprend la démonstration :

Supposons $x(t)$ et $\hat{x}(t)$ deux solutions.

$$\begin{aligned} \|x(t) - \hat{x}(t)\| &= \|x_0 + \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau - x_0 - \int_{t_0}^t f(\tau, \hat{x}(\tau)) d\tau\| \\ &= \|\int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) - f(\tau, \hat{x}(\tau)) d\tau\| \\ &\leq \int_{t_0}^t \underbrace{\|f(\tau, x(\tau)) - f(\tau, \hat{x}(\tau))\|}_{\leq L\|x(\tau) - \hat{x}(\tau)\|} d\tau \\ &\leq 0 + L \int_{t_0}^t \|x(\tau) - \hat{x}(\tau)\| d\tau \end{aligned}$$

D'après le théorème de Gronwall, on a :

$$\|x(\tau) - \hat{x}(\tau)\| \leq 0 \Rightarrow x(t) = \hat{x}(t)$$

∞ Théorème: de Banach du point fixe

Soit (X, d) un espace métrique complet. Soit T une contraction. Alors $T : X \rightarrow X$ possède un unique point fixe x^* , ie $T(x^*) = x^*$

De plus, $X^m \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} X^*$, quelque soit X^0 arbitraire, avec $X^m = T(x^{m-1})$

Démonstration (du théorème de Picard-Lindelof, avec le théorème du point fixe) :

$$V_\rho = \{(t, x); |t - t_0| \leq \rho, \|x - x_0\| < t\} \subset \mathbb{U}$$

On pose $M = \max_{(t,x) \in V_\rho} \|f(t, x)\|$ et $\delta = \min\{\rho, \frac{b}{M}, \frac{q}{L}\}$, avec $0 < q < 1$ arbitraire.

$$V_\delta = \{(t, x); |t - t_0| \leq \delta, \|x - x_0\| < t\}$$

$$\mathcal{C} = \{g : [t_0 - \delta, t_0 + \delta] \rightarrow \mathbb{X} \text{ continues}; \|g(t) - x_0\| \leq b\}$$

Pour $g \in \mathcal{C}$, $\|g\|_{\mathcal{C}} = \max_{t \in I} \|g(t)\|_2$.

Pour $g, h \in \mathcal{C}$, on pose $d(g, h) = \|g - h\|_{\mathcal{C}}$.

(\mathcal{C}, d) est un espace complet. Posons, pour $x \in \mathcal{C}$,

$$\mathcal{L}(x)(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau$$

\mathcal{L} est :

1. $\mathcal{L} : \mathcal{C} \rightarrow \mathcal{C}$
2. \mathcal{L} est une contraction.

Pour montrer 1 :

$$\|\mathcal{L}(x)(t) - x_0\| = \left\| \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau \right\|$$

D'où :

$$\|\mathcal{L}(x)(t) - x_0\| \leq \int_{t_0}^t \|f(\tau, x(\tau))\| d\tau \leq M \underbrace{|t - t_0|}_{\leq \delta \leq \frac{b}{M}} \leq b$$

Pour montrer 2 :

$$\begin{aligned} d(\mathcal{L}(x), \mathcal{L}(x')) &= \left\| \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau - \int_{t_0}^t f(\tau, x'(\tau)) d\tau \right\| \\ &\leq \int_{t_0}^t \underbrace{\|f(\tau, x(\tau)) - f(\tau, x'(\tau))\|}_{\leq L\|x - x'\|} d\tau \\ &\leq q \max_{t \in I} \|x - x'\| \\ &\leq q \|x - x'\|_{\mathcal{C}} \\ &\leq q \times d(x, x') \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \exists! \text{ point fixe; } x(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(\tau, x(\tau)) d\tau$$

$$\Leftrightarrow \dot{x} = f(t, x) \text{ avec } x(t_0) = x_0$$

Soit $U = J \times \mathbb{X}$ (en particulier, $U = \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n$).

✧ *Définition:*

$X(t, x_0)$ définie sur I_{x_0} est dite maximale si $\forall \tilde{X}(t, x_0)$, une autre solution, $t \in \tilde{I}_{x_0}$, on a

$$\tilde{I}_{x_0} \subset I_{x_0}$$

$X(t, x_0)$ est dite globale si $I_{x_0} = J$ (en particulier, $I_{x_0} = \mathbb{R}$)

❏ Propriété:

Si $X(t, x_0)$ est globale, alors elle est maximale.

3 Régularité des solutions

Soit $x(t) := x(t, t_0, x_0)$ une solution du problème de Cauchy.

❏ Propriété:

Si $f \in \mathcal{C}^k(U)$ alors $x(t)$ est \mathcal{C}^{k+1} par rapport à t .

Démonstration :

Pour $k=0$, on a

$$\dot{x}(t) = f(t, x(t))$$

et alors $x(t)$ est dérivable par rapport à t . $\Rightarrow x(t)$ est \mathcal{C}^0 .

Donc $f(t, x(t))$ est \mathcal{C}^0 par rapport à t , donc $\dot{x}(t)$ est \mathcal{C}^0 par rapport à t , et donc $x(t)$ est \mathcal{C}^1 par rapport à t .

Supposons $x(t)$ \mathcal{C}^l par rapport à t , $l \leq k$. On a $f \in \mathcal{C}^l$. Alors, $x(t)$ est \mathcal{C}^{l+1} .

Posons $Z(t, x_0) = \frac{\partial X(t, t_0, x_0)}{\partial x_0} \in \mathcal{M}_n$ (matrice jacobienne).

☞ Théorème:

Soit $f \in \mathcal{C}^2(U)$.

1. $X(t, t_0, x_0)$ est \mathcal{C}^1 par rapport à x_0
2. $Z(t, x_0) = Z(t)$ satisfait l'équation différentielle $\dot{Z} = A(t)Z$, où $z(t_0) = Id$ et $A(t) = \frac{\partial f(t, X(t))}{\partial x}$
3. Si $f \in \mathcal{C}^k(U)$ alors $X(t, t_0, x_0)$ est \mathcal{C}^{k-1} par rapport à X_0

Démonstration :

$\dot{x} = f(t, x)$, $x(t_0) = x_0$.

$\dot{z} = \frac{\partial f}{\partial x}(t, x)z$, $z(t_0) = Id$.

D'après le théorème de Picard-Lindelöf, il existe $(x(t), z(t))$ solution et

$$x^m(t) = x_0 + \int_{t_0}^t f(\tau, x^{m-1}(\tau)) d\tau \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} x(t)$$

$$z^m(t) = x_0 + \int_{t_0}^t \frac{\partial f}{\partial x}(\tau, x^{m-1}(\tau)) z^{m-1}(\tau) d\tau \xrightarrow{m \rightarrow +\infty} z(t)$$

On veut démontrer que $\frac{\partial x^m(t)}{\partial x_0} = z^m(t)$ par récurrence.

Pour $m=0$, $x^0(t) = x_0$, $z^0 = Id$ et $\frac{\partial x^0}{\partial x_0} = Id = z^0$

Supposons $\frac{\partial x^{m-1}}{\partial x_0} = z^{m-1}(t)$.

$$\begin{aligned}
\frac{\partial x^m(t)}{\partial x_0} &= \frac{\partial}{\partial x_0} \left(x_0 + \int_{t_0}^t f(\tau, x^{m-1}(\tau)) d\tau \right) \\
&= Id + \int_{t_0}^t \frac{\partial f(\tau, x^{m-1}(\tau))}{\partial x_0} d\tau \\
&= Id + \int_{t_0}^t \frac{\partial}{\partial x} (f(\tau, x^{m-1}(\tau))) \frac{\partial x^{m-1}(\tau)}{\partial x_0} d\tau \\
&= Id + \int_{t_0}^t \frac{\partial}{\partial x} (f(\tau, x^{m-1}(\tau))) z^{m-1}(\tau) d\tau \\
&= z^m(t)
\end{aligned}$$

On fait tendre m vers plus infini, et on trouve :

$$\frac{\partial x(t)}{\partial x_0} = z(t)$$

On pose à présent $\dot{x} = f(t, x, \lambda)$, avec $(t, \lambda) \in U$ et $\lambda \in \Lambda \subset \mathbb{R}^p$ (p paramètres).

⇒ Théorème:

Soit $f \in \mathcal{C}^2(U \times \Lambda)$. Alors

1. $X(t, t_0, X_0, \lambda)$ est \mathcal{C}^1 par rapport à λ
2. $Z(t, x_0, \lambda) = Z(t)$ satisfait l'équation différentielle

$$\dot{Z} = A(t)Z + B(t)$$

où $A(t) = \frac{\partial f(t, x(t), \lambda)}{\partial x}$, $B(t) = \frac{\partial f(t, x(t), \lambda)}{\partial \lambda}$ et $z(t_0) = 0_{\mathcal{M}_{m \times p}}$

4 Transformations

$\dot{x} = f(x)$, $x \in \mathbb{X}$

Supposons que $\forall x_0$, la solution $x(t, x_0)$ existe $\forall t \in \mathbb{R}$.

Posons $\gamma_t(x_0) = x(t, x_0)$.

¶ Propriété:

γ_t satisfait :

1. $\gamma_0(x_0) = x_0$
2. $\gamma_s(\gamma_t(x_0)) = \gamma_{s+t}(x_0) = \gamma_{t+s}(x_0)$
3. $\gamma_{-t}(\gamma_t(x_0)) = x_0 \Rightarrow (\gamma_t)^{-1} = \gamma_{-t}$

$\{\gamma_t, t \in \mathbb{R}\}$ forment un groupe à 1 paramètre de transformation de \mathbb{X} . On appelle $\gamma_t(x_0)$ le flot de $\dot{x} = f(x)$.

Troisième partie

Les équations linéaires

✦ *Définition: Équations linéaires homogènes*

$$\dot{x}(t) = Ax(t) \text{ où } x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n, A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \text{ Pour } 1 \leq i \leq n :$$

$$\dot{x}_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \text{ où } A = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$$

Les équations sont :

- linéaires
- homogènes
- autonomes

Le problème de Cauchy possède-t-il une solution ?

D'après le théorème de Picard-Lindelöf, $\dot{x} = Ax$, $x(0) = x_0$ possède une solution, car :

- $f(x) = Ax \in \mathcal{C}^0(\mathbb{R}^n)$
- $f(x)$ est lipschitzienne car :

$$\|f(x) - f(\tilde{x})\| = \|A(x - \tilde{x})\| \leq \|A\| \times \|x - \tilde{x}\|$$

Alors $x(t, x_0)$ existe, est unique et définie globalement. Mais comment trouver $x(t, x_0)$?

✦ *Définition: Exponentielle de matrice*

$$e^A = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{A^i}{i!}$$

📖 *Propriété:*

e^A est bien définie, ie $e^A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ est une application linéaire bien définie

Démonstration :

Pour montrer la convergence, regardons la somme partielle :

$$\begin{aligned} \|x + Ax + \dots + \frac{A^k}{k!}x\| &\leq \|Id + A + \dots + \frac{A^k}{k!}\| \times \|x\| \\ &\leq \sum_{i=0}^k \left\| \frac{A^i}{i!} \right\| \times \|x\| \\ &\leq \sum_{i=0}^l \frac{a^i}{i!} \times \|x\| \text{ en posant } a = \|A\| \\ &\leq e^a \|x\| \end{aligned}$$

D'où :

$$\frac{\|e^A x\|}{\|x\|} \leq e^a$$

Donc e^A est bien définie. La linéarité est immédiate. QED.

☞ *Théorème:*

La solution $x(t, x_0)$ de $\dot{x} = Ax$ est $x(t, x_0) = e^{At} x_0$

Démonstration :

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} x(t, x_0) &= \frac{d}{dt} \left(Id + At + \frac{A^2 t^2}{2!} + \frac{A^3 t^3}{3!} + \dots \right) x_0 \\ &= \left(A + A^2 t + \frac{A^3 t^2}{2!} + \dots \right) x_0 \\ &= A e^{At} x_0 \\ &= A x(t, x_0) \end{aligned}$$

1 Changement de repère

On pose $y = Tx$ où $T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ inversible, $T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$

Ainsi, $\dot{y} = TAT^{-1}y = \tilde{A}y$

De même ; on pose $w = Tz$, ce qui nous donne : $\dot{w} = TAT^{-1}w$

☞ *Théorème:*

$$e^{\tilde{A}t} = T e^{At} T^{-1}$$

La solution transformée résout l'équation transformée.

Démonstration :

$$\begin{aligned} e^{\tilde{A}t} &= e^{TAT^{-1}t} \\ &= Id + TAT^{-1}t + \frac{(TAT^{-1}t)^2}{2!} + \frac{(TAT^{-1}t)^3}{3!} + \dots \\ &= Id + TAT^{-1}t + \frac{TA^2T^{-1}t^2}{2!} + \frac{TA^3T^{-1}t^3}{3!} + \dots \\ T e^{At} T^{-1} &= T \left(Id + At + \frac{A^2 t^2}{2!} + \frac{A^3 t^3}{3!} + \dots \right) T^{-1} \\ &= Id + TAT^{-1}t + \frac{TA^2T^{-1}t^2}{2!} + \frac{TA^3T^{-1}t^3}{3!} + \dots \end{aligned}$$

2 Comment calculer e^{At} ?

Supposons A diagonalisable. $\exists T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$:

$$\tilde{A} = TAT^{-1} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow T^{-1}e^{\tilde{A}t}T = e^{At}$, avec :

$$e^{\tilde{A}t} = \begin{pmatrix} e^{\lambda_1 t} & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & e^{\lambda_n t} \end{pmatrix}$$

Maintenant, si A n'est pas diagonalisable :

\Leftrightarrow *Théorème: de Jordan*

Il existe $T : \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$ tel que :

$$TAT^{-1} = \tilde{A} = \begin{pmatrix} D_1 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & D_L & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & J_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & J_K \end{pmatrix}$$

où :

$$D_j = \underbrace{\begin{pmatrix} \lambda_j & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_j \end{pmatrix}}_{v_j} \quad J_k = \underbrace{\begin{pmatrix} \lambda_k & 1 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda_k \end{pmatrix}}_{\mu_j}$$

avec D_j et J_k deux matrices carrées dont la taille est celle de la multiplicité de la racine (v_j et μ_j).

$$n = v_1 + \dots + v_L + \mu_1 + \dots + \mu_k$$

A chaque bloc D_j correspond v_j vecteurs propres. (vecteurs de la base canonique)

A chaque J_K correspond un vecteur propre.

A chaque valeur propre λ_k de multiplicité μ_k correspond un bloc de Jordan s'il y a moins de μ_k vecteurs propres indépendants correspondant à λ_k .

 *Exemple :*

Soit $n=1$, λ une valeur propre de multiplicité 4.

– 1er cas : 4 vecteurs propres indépendants :

$$\tilde{A} = \begin{pmatrix} \lambda & & & 0 \\ & \lambda & & \\ & & \lambda & \\ 0 & & & \lambda \end{pmatrix}$$

- 2ème cas : 3 vecteurs propres indépendants e_1, e_2, e_3 :

$$\begin{pmatrix} \lambda & & & \\ & \lambda & & \\ & & \lambda & 1 \\ & & & \lambda \end{pmatrix}$$

- 3ème cas : 2 vecteurs indépendants e_1 et e_3 :

$$\begin{pmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \lambda & & \\ & & \lambda & 1 \\ & & & \lambda \end{pmatrix}$$

- 4ème cas : 2 vecteurs indépendants e_1 et e_3 :

$$\begin{pmatrix} \lambda & & & \\ & \lambda & 1 & \\ & & \lambda & 1 \\ & & & \lambda \end{pmatrix}$$

- 5ème cas : 1 seul vecteur indépendant e_1 :

$$\begin{pmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \lambda & 1 & \\ & & \lambda & 1 \\ & & & \lambda \end{pmatrix}$$

⇔ *Lemme:*

$$e^{\tilde{A}} = \begin{pmatrix} e^{D_1} & & & & 0 \\ & \ddots & & & \\ & & e^{D_L} & & \\ & & & e^{J_1} & \\ 0 & & & & \ddots & \\ & & & & & e^{J_k} \end{pmatrix}$$

Démonstration :

Soit $\tilde{A} = \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix}$.

$$\tilde{A}^2 = \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1^2 & 0 \\ 0 & A_2^2 \end{pmatrix}$$

$$\tilde{A}^k = \begin{pmatrix} A_1^k & 0 \\ 0 & A_2^k \end{pmatrix}$$

Tous les résultats s'en suivent par récurrence immédiate.

Propriété:

Soit $J = \lambda Id + N$ où

$$N = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & 0 \end{pmatrix}$$

alors :

$$e^{Jt} = \begin{pmatrix} e^{\lambda t} & te^{\lambda t} & \dots & \frac{t^{n-1}}{(n-1)!}e^{\lambda t} \\ & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & te^{\lambda t} \\ 0 & & & e^{\lambda t} \end{pmatrix}$$

Démonstration :

Si $AB=BA \Rightarrow e^{A+B} = e^A e^B$ N est une matrice nilpotente : on a $N^\mu = 0$, avec μ la taille de la matrice.

$$e^{Nt} = \begin{pmatrix} 1 & t & \frac{t^2}{2!} & \dots & \frac{t^{\mu-1}}{(\mu-1)!} \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & \frac{t^2}{2!} \\ & & & \ddots & t \\ 0 & & & & 1 \end{pmatrix}$$

3 Résolution des systèmes

$\dot{y} = \tilde{A}y$ admet donc comme solution au problème de Cauchy $y(t) = e^{\tilde{A}t}y_0$
 $y(t) \in \mathbb{C}^n$ est une combinaison linéaire de $e^{\lambda_j t}$, $1 \leq j \leq L$ et de $e^{\lambda_i t}, te^{\lambda_i t}, \dots, t^{\mu_i-1}e^{\lambda_i t}$, $1 \leq i \leq k$

Lemma:

Si $y(t) \in \mathbb{C}^n$ est une solution de $\dot{y} = Ay$ alors $\Re(y(t)) \in \mathbb{R}^n$ et $\Im(y(t)) \in \mathbb{R}^n$ sont des solutions de $\dot{y} = Ay$,
 $y \in \mathbb{R}^n$

Démonstration :

On a $y(t) = v(t) + iw(t) \in \mathbb{C}^n$ et :

$$\begin{aligned} \dot{y}(t) &= \frac{d}{dt}(v(t) + iw(t)) \\ &= \frac{d}{dt}v(t) + i\frac{d}{dt}w(t) \\ &= A(v(t) + iw(t)) \\ &= Av(t) + iAw(t) \end{aligned}$$

D'où $\dot{v}(t) = Av(t)$ et $\dot{w}(t) = Aw(t)$

Conclusion : $y(t) \in \mathbb{R}^n$ solution de $\dot{y}(t) = Ay(t)$, $y \in \mathbb{R}^n$ est exprimé par :

- Si $\lambda_j \in \mathbb{R} : e^{\lambda_j t}$
- Si $\lambda_j = \alpha_j + i\beta_j \in \mathbb{C} : e^{(\alpha_j + i\beta_j)t} = e^{\alpha_j t}(\cos \beta_j t + i \sin \beta_j t)$

Ainsi, par la conclusion précédente sur les combinaisons linéaires :

- $\lambda_j \in \mathbb{R} : e^{\lambda_j t}, t e^{\lambda_j t}, \dots, t^{\mu_j-1} e^{\lambda_j t}$
- $\lambda_j \in \mathbb{C} : e^{\alpha_j t} \cos \beta_k t, \dots, t^{\mu_k-1} \cos(\beta_k t) e^{\alpha_k t}$ et $e^{\alpha_j t} \sin \beta_k t, \dots, t^{\mu_k-1} \sin(\beta_k t) e^{\alpha_k t}$

$x = Ty$ est combinaison linéaire de tout cela.

✦ *Définition: Trace d'une matrice*

$$\text{Tr}(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

📖 *Propriété:*

$\text{Tr}(A)$ ne dépend pas de la base choisie.

Démonstration :

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda Id) &= \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & & a_{1j} \\ & \ddots & \\ a_{ij} & & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} \\ &= (-\lambda)^n + (-\lambda)^{n-1} \sum_{i=1}^n a_{ii} + \dots \\ &= (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \dots (\lambda_n - \lambda) \\ &= (-\lambda)^n + (-\lambda)^{n-1} \sum_{i=1}^n \lambda_i + \dots \\ &\Rightarrow \sum_{i=1}^n a_{ii} = \sum_{i=1}^n \lambda_i \end{aligned}$$

⇒ *Corollaire:*

1. $\text{Tr}(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$
2. $\det(A) = \prod_{i=1}^n \lambda_i$

📖 *Propriété:*

1. $e^{\text{Tr}(A)} = \det e^A$

2. e^A est toujours inversible
3. e^A préserve l'orientation
4. $A = -A^T$ (A antisymétrique) $\Rightarrow \det e^A = 1$
5. $A = -A^T \Rightarrow e^A$ est une matrice orthogonale

Démonstration :

1. $\exists T : \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$;

$$TAT^{-1} = \tilde{A} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ & \ddots & & \vdots \\ & & \ddots & \vdots \\ 0 & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

$$\text{Tr}(\tilde{A}) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \Rightarrow e^{\text{Tr}(\tilde{A})} = \prod_{i=1}^n e^{\lambda_i}$$

$$e^{\tilde{A}} = \begin{pmatrix} e^{\lambda_1} & * & \cdots & * \\ & \ddots & & \vdots \\ & & \ddots & \vdots \\ 0 & & & e^{\lambda_n} \end{pmatrix}$$

$$\det e^{\tilde{A}} = \prod_{i=1}^n e^{\lambda_i} = \text{Tr}(\tilde{A})$$

On a $A = T^{-1}\tilde{A}T$

$$\det(e^A) = \det(e^{T^{-1}\tilde{A}T}) = \det(T^{-1}e^{\tilde{A}}T) = \det e^{\tilde{A}} = e^{\sum_{i=1}^n \lambda_i} = e^{\text{Tr}(A)}$$

2. $\det e^A > 0$ (d'après 1) $\Rightarrow e^A$ inversible.

3. Soit \mathbb{R}^n accompagné de sa base $(B_1, \dots, B_n) = \mathcal{B}$.

$\{\mathcal{B}\}$: ensemble des bases.

$$\{\mathcal{B}\} = \{\mathcal{B}'\} \cup \{\mathcal{B}''\}$$

\mathcal{B}' : base directe. \mathcal{B}'' : base indirecte.

$$B'_1 \xrightarrow{T} B'_2 : \det T > 0$$

$$B''_1 \xrightarrow{T} B''_2 : \det T > 0$$

$$B'_1 \xrightarrow{T} B''_1 : \det T < 0$$

$\det e^A > 0 \Rightarrow e^A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ conserve l'orientation.

4. On a forcément

$$A = \begin{pmatrix} 0 & & a_{ij} \\ & \ddots & \\ -a_{ji} & & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{Tr}(A) = \sum_{i=1}^n 0 = 0 \Rightarrow \det e^A = e^{\text{Tr}(A)} = 1$$

- 5.

$$\begin{aligned} A + A^T = 0 &\Rightarrow e^{A+A^T} = Id \\ &= e^A e^{A^T} \end{aligned}$$

Or, $(e^A)^T = e^{A^T}$, donc :

$$Id = e^A (e^A)^T \Rightarrow e^A \text{ orthogonale}$$

∞» *Théorème: de Liouville*

On passe d'un espace B à \tilde{B} défini ainsi :

$$\tilde{B} = \{\gamma_t(x_0), x_0 \in B\} = \{e^{At}x_0, x_0 \in B\} = e^{At}B$$

On a alors :

$$\text{Vol}(\tilde{B}) = e^{\text{Tr}(A)t} \text{Vol}(B)$$

Démonstration :

On prend $B = B_\rho = (\rho_1, \dots, \rho_n)$

$$\begin{aligned} \text{Vol}(\tilde{B}_\rho) &= \text{Vol}(e^{At}B_\rho) \\ &= \det(e^{At}\rho) \\ &= \det(e^{At}) \times \det(\rho) \\ &= e^{\text{tr}(A)t} \times \det(\rho) \\ &= e^{\text{Tr}(A)t} \times \text{Vol}(B_\rho) \end{aligned}$$

Quatrième partie

Stabilité des équations linéaires

$\dot{x} = Ax; x \in \mathbb{R}^n, x(t, x_0) = e^{At}x_0$
 $0 = x_0$, un point d'équilibre.

⇒ *Lemme:*

Soit $\omega > \Lambda$, avec $\Lambda = \max_{\lambda_i \in \sigma(A)} \Re(\lambda_i)$. Alors $\exists M; \|x(t, x_0)\| \leq e^{\omega t} \|x_0\|$

Démonstration :

A reprendre.

⇒ *Théorème:*

Les conditions suivantes sont équivalentes :

1. $x(t, x_0) \xrightarrow[t \rightarrow +\infty]{} 0, \forall x_0 \in \mathbb{R}^n$ (stabilité asymptotique)
2. $\exists M > 0, \exists K > 0; \|x(t, x_0)\| \leq M e^{-Kt} \|x_0\|, \forall x_0 \in \mathbb{R}^n$
3. $\Lambda < 0$, où $\Lambda = \max_{\lambda_i \in \sigma(A)} \Re(\lambda_i)$

x est dit asymptotiquement stable si et seulement si A est asymptotiquement stable.

Démonstration :

A reprendre

✚ *Définition: Point d'équilibre*

$x_e \in \mathbb{R}^n$ est un point d'équilibre (ou point stationnaire) si $\forall t, f(t, x_e) = 0$.

¶ *Propriété: Solution passant par un point d'équilibre*

Soit $x(t, t_0, x_0)$ la solution de $\dot{x} = f(t, x)$ passant par x_0 en t_0 .

La solution $x(t) = x(t, t_0, x_0)$ passant par un point d'équilibre x_e est $\forall t, x(t) = x_e$

Démonstration :

On a $\frac{dx(t)}{dt} = \frac{d}{dt}x_e = 0$ et de l'autre côté, $f(t, x(t)) = f(t, x_e) = 0$, donc $x(t)$ passe par x_e

✚ *Définition: Stabilité*

Un point d'équilibre $x_e \in \mathbb{R}^n$ est dit stable si

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta = \delta(x_0, t_0), \forall t > t_0, \|x_0 - x_e\| < \delta \Rightarrow \|x(t, t_0, x_0) - x_e\| < \varepsilon$$

✦ *Définition: Asymptotiquement stable*

Le point d'équilibre x_e est dit asymptotiquement stable si :

- x_e est stable
- $\|x(t, t_0, x_0) - x_e\| \xrightarrow{t \rightarrow +\infty} 0, \forall x_0$ tel que $\|x_0 - x_e\| < \delta = \delta(t_0)$

$\dot{x} = f(t, x)$, x_e point d'équilibre. On peut supposer $x_e = 0$ (sinon, on pose $\tilde{x} = x - x_e$ et on a $\tilde{x}_e = 0$).
Considérons $\dot{x} = f(t, x)$ et $x_e = 0$ un point d'équilibre. On a $\dot{x} = f(t, x) = Ax + B(t)x + g(t, x)$.

☞ *Théorème: de Liapounov*

Supposons que $\|B(t)\| \xrightarrow{t \rightarrow +\infty} 0$ et $\frac{\|g(t, x)\|}{\|x\|} \xrightarrow{\|x\| \rightarrow 0} 0$

Soit $\Re(\lambda_i) < 0, \forall \lambda_i \in \sigma(A)$. Alors :

$$\exists M, k > 0; \forall t \text{ suffisamment grand}; \forall \|x_0\| < \delta, \|x(t, x_0)\| \leq M e^{-k(t-t_0)} \|x_0\|$$

(en particulier, $x_e=0$ est localement asymptotiquement stable)

(Revoir le résultat du théorème)

Démonstration :

$$\frac{\|g(t, x)\|}{\|x\|} \xrightarrow{\|x\| \rightarrow 0} 0 \Rightarrow \|g(t, x)\| \leq b(\delta)\|x\|, \forall \|x\| < \delta \text{ et } b(\delta) \xrightarrow{\delta \rightarrow 0} 0$$

$$\|B(t)\| \xrightarrow{t \rightarrow +\infty} 0 \Rightarrow \|B(t)\| < b(\delta), \forall t \geq t_0 \text{ suffisamment grand}$$

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

$$\begin{aligned} \dot{x} &= \underbrace{A e^{A(t-t_0)}}_{=0} z + e^{A(t-t_0)} \dot{z} \\ &= f(t, x) = Ax + B(t)x + g(t, x) \end{aligned}$$

$$\dot{z} = e^{A(t_0-t)} (B(t)x + g(t, x))$$

$$z(t) - z(t_0) = \int_{t_0}^t e^{A(t_0-\tau)} (B(\tau)x + g(\tau, x)) d\tau$$

$$x(t) = e^{A(t-t_0)} + \int_{t_0}^t e^{A(t_0-\tau)} (B(\tau)x + g(\tau, x)) d\tau$$

Or, $\Re(\lambda_i) < 0 \Rightarrow \exists M, \tilde{k} > 0; \|e^{At}\| \leq M e^{-\tilde{k}t}$

$$\|x(t)\| \leq M e^{-\tilde{k}(t-t_0)} \|x_0\| + \int_{t_0}^t M e^{-\tilde{k}(t_0-\tau)} (\|B(\tau)\| \|x\| + \|g(\tau, x)\|) d\tau$$

$$\|x(t)\| e^{\tilde{k}(t-t_0)} \leq M \|x_0\| + \int_{t_0}^t e^{A(t_0-\tau)} 2b(\delta) \|x(\tau)\| d\tau$$

On applique le lemme de Gronwall sur $\|x(t)\| e^{\tilde{k}(t-t_0)}$:

$$\alpha = M \|x_0\|, u(t) = \|x(t)\| e^{\tilde{k}(t-t_0)}, \beta = 2Mb(\delta)$$

$$\|x(t)\| e^{\tilde{k}(t-t_0)} \leq M \|x_0\| e^{2Mb(\delta)(t-t_0)}$$

$$\|x(t)\| \leq M \|x_0\| e^{(2Mb-\tilde{k})(t-t_0)}$$

Si δ suffisamment petit, $b \rightarrow 0$. Ainsi, si on est assez proche de x , $2Mb\delta - \tilde{k} < 0$

⇒ *Théorème:*

Sous les mêmes hypothèses,

$$\exists \lambda_j; \Re(\lambda_j) > 0 \Rightarrow x_e = 0 \text{ non stable}$$

✦ *Définition:*

$V : \mathfrak{X}(\subset \mathbb{R}^n) \rightarrow \mathbb{R}$, $V(0) = 0$ est la fonction de Liapounov.

V définie positive si $V(x) > 0 \forall x \in \mathfrak{X}^*$.

V définie négative si $V(x) < 0 \forall x \in \mathfrak{X}^*$.

V semi-définie positive si $V(x) \geq 0 \forall x \in \mathfrak{X}$.

V semi-définie négative si $V(x) \leq 0 \forall x \in \mathfrak{X}$.

✦ *Définition:*

La dérivée de V le long de f est :

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}V(x(t)) &= \sum_{i=1}^n \frac{\partial V}{\partial x_i} \frac{d}{dt}x_i(t) \\ &= \sum_{i=1}^n \frac{\partial V}{\partial x_i}(x(t)) f_i(t, x(t)) \\ &= \left(\frac{\partial V}{\partial x_1} \cdots \frac{\partial V}{\partial x_n} \right) \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_n \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$L_f V = \sum_{i=1}^n \frac{\partial V}{\partial x_i} f_i \text{ (dérivée orbitale)}$$

⇒ *Théorème:*

$\dot{x} = f(t, x)$, $x_e = 0$ point d'équilibre.

Supposons que f soit C^1 .

$$\exists V \in C^1; V(0) = 0, V > 0, L_f V \leq 0 \Rightarrow x_e = 0 \text{ stable.}$$

Démonstration :

On veut :

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0; \|x_0 - x_e\| < \delta \Rightarrow \|x(t, x_e) - x(t, x_e)\| < \varepsilon$$

$$\|x_0\| < \delta \Rightarrow \|x(t, x_0)\| < \varepsilon$$

$\exists R$ tel que $\{x; \|x\| \leq R\} \subset \mathfrak{X}$ et que dans cet ensemble, $V(x) > 0$ et $L_f V(x) \leq 0$

Fixons $\varepsilon > 0$; $B := \{x; \varepsilon \|x\| \leq R\}$.

Posons $m = \min_{x \in B} V(x) > 0$ (m existe car V est \mathcal{C}^1 et B compact).

$\exists \delta; \forall x \in S = \{x; \|x\| < \delta\}, V(x) < m$ (car $V(0) = 0$).

On aimerait avoir $x_0 \in S \Rightarrow \|x(t, x_0)\| \leq \varepsilon$. Supposons le contraire.

$\exists t_1$ (1er moment après t_1 tel que $\|x(t, x_e)\| = \varepsilon$.

$$\begin{aligned} \int_{t_0}^{t_1} \frac{d}{dt} V(x(t)) dt &= V(x(t_1)) - V(x(t_0)) \\ &= \int_{t_0}^{t_1} L_f V(x(t)) dt \\ &\leq 0 \end{aligned}$$

$$\Rightarrow V(x(t_1)) \leq \underbrace{V(x(t_0))}_{\in S} < m \Rightarrow \text{Contradiction!}$$

Donc $\|x(t)\| < \varepsilon$

⇒ **Théorème:**

Sous les mêmes hypothèses,

$$\exists V \in \mathcal{C}^1(\mathfrak{X}); V > 0, L_f V < 0 \Rightarrow x_e = 0 \text{ localement asymptotiquement stable}$$

Si de plus, $\mathfrak{X} = \mathbb{R}^n$ et V est radially unbounded ($V(x) \xrightarrow{\|x\| \rightarrow \infty} \infty$) alors ce point est globalement asymptotiquement stable.

Démonstration :

Nous devons prouver que $X(t) \xrightarrow[t \rightarrow +\infty]{} 0$. On observe que :

$$V(x(t)) \xrightarrow[t \rightarrow +\infty]{} 0 \Leftrightarrow x(t) \xrightarrow[t \rightarrow +\infty]{} 0$$

(car V s'annule uniquement en 0)

$$\begin{aligned} \text{Or, } L_f V(x(t)) < 0 &\Rightarrow V(x(t)) \text{ décroît avec le temps} \\ &\Rightarrow V(x(t)) \geq b \geq 0 \end{aligned}$$

Prouvons que $b = 0$. Supposons donc le contraire : $b > 0$.

$$\exists a > 0; \|x(t)\| \geq a \text{ (vu que } V(x(t)) \geq b)$$

Notons $A = \{x; a \leq \|x\| \leq R\}$ et $-\mu = \max_{x \in A} L_f V(x) < 0$.

$$\begin{aligned} \int_{t_0}^t \frac{d}{ds} V(x(s)) ds &= V(x(t)) - V(x(t_0)) \\ &= \int_{t_0}^t \underbrace{L_f V(x(s))}_{\leq -\mu} ds \end{aligned}$$

$$\Rightarrow V(x(t)) \leq V(x(t_0)) - \mu(t - t_0) < 0 \text{ pour } t \text{ suffisamment grand.}$$

Contradiction!

Cinquième partie

Systèmes hamiltoniens

✦ Définition:

Un système hamiltonien dans \mathbb{R}^{2n} muni des coordonnées $(q_1, \dots, q_n, p_1, \dots, p_n)$ est :

$$\begin{aligned}\dot{q}_i &= \frac{\partial H}{\partial p_i} \\ \dot{p}_i &= -\frac{\partial H}{\partial q_i}\end{aligned}$$

$\forall 1 \leq i \leq n$ où $H : \mathbb{R}^{2n} \rightarrow \mathbb{R}$, \mathcal{C}^1 est appelé l'hamiltonien.

✦ Définition:

$I : \mathfrak{X} \rightarrow \mathbb{R}$ est une intégrale première de $\dot{x} = f(x)$ si $I(x(t, x_0)) = c \forall t$

📖 Propriété:

I est une intégrale première si et seulement si $L_f I = 0$

Démonstration :

I intégrale première si et seulement si $I(x(t, x_0)) = c$ donc si et seulement si $\frac{d}{dt} I(x(t, x_0)) = 0$.

$$\Leftrightarrow \sum_{i=1}^n \frac{\partial I}{\partial x_i}(x(t, x_0)) f_i(t, x, x_0) = 0 \forall x_0 \Leftrightarrow L_f I = 0$$

📖 Propriété:

H est une intégrale première de son système hamiltonien.

Démonstration :

On doit montrer que $L_f H = 0$.

$$L_f H = \sum_{i=1}^n \frac{\partial H}{\partial q_i} \frac{\partial H}{\partial p_i} + \sum_{i=1}^n \frac{\partial H}{\partial p_i} \left(-\frac{\partial H}{\partial q_i} \right) = 0$$

Soit $(q_e, p_e) = x_e$ un point d'équilibre. On peut supposer que $(q_e, p_e) = (0, 0)$. Supposons que $H(0, 0) = (0, 0)$ (sinon, on pose $\tilde{H} = H - H(0, 0)$ et le système d'équations hamiltoniennes ne change pas).

Proposition:

- Si dans un voisinage de $(0,0)$, H est définie positive alors le système est stable en $(0,0)$
 - Si dans un voisinage de $(0,0)$, H est définie négative, alors le système est stable en $(0,0)$
- (dans les deux cas : pas de stabilité asymptotique!)

Démonstration :

Il suffit de poser dans le premier cas $V = H$ et dans le deuxième cas $V = -H$.

Proposition:

$(q, p) \in \mathbb{R}^2$, avec $H = \frac{1}{2}p^2 + \phi(q)$

1. (q_e, p_e) est un point d'équilibre du système hamiltonien si et seulement si $p_e = 0$ et $\phi'(q_e) = 0$
2. Si $\phi''(q_e) > 0 \Rightarrow q_e$ stable
Si $\phi''(q_e) < 0 \Rightarrow q_e$ instable

Démonstration :

$$\dot{q} = \frac{\partial H}{\partial p} = \frac{p}{m} = 0 \Leftrightarrow p = 0$$

$$\dot{p} = -\frac{\partial H}{\partial q} = -\phi'(q) = 0 \Leftrightarrow \phi'(q) = 0$$

Supposons $q_e = 0$. On peut aussi supposer que $\phi(q_e) = \phi(0) = 0$ (Sinon, on pose $\tilde{\phi} = \phi - \phi(q_e)$)

Autour de $q_e = 0$, on a :

$$\begin{aligned}\phi(q) &= \phi(0) + \phi'(0)q + \frac{1}{2}\phi''(0)q^2 + o(q^3) \\ &= \frac{1}{2}q^2 + o(q^3) \\ &= \frac{1}{2}(b + o(q))\end{aligned}$$

Si $b > 0$:

On pose $\tilde{q} = q(b + o(q))^{\frac{1}{2}}$. Ainsi, $\phi(q) = \frac{1}{2}\tilde{q}^2$

On coordonnees (\tilde{q}, p) , on a :

$$H = \frac{1}{2m}p^2 + \frac{1}{2}\tilde{q}^2$$

qui est une intégrale première. donc

$$H(x(t)) = H\left(\begin{pmatrix} \tilde{q}(t) \\ p(t) \end{pmatrix}\right) = cste$$

En traçant cela, on obtient des ellipses. La stabilité est immédiate.

Si $b < 0$:

$$\phi(q) = -\frac{1}{2}q^2(-b + o(q)) = -\frac{1}{2}\tilde{q}^2$$

avec $\tilde{q} = q(-b + o(q))^{\frac{1}{2}}$

En coordonnees (\tilde{q}, p) , on a

$$H(x(t)) = \frac{1}{2m}p^2 - \frac{1}{2}\tilde{q}^2 = cste$$

car c'est une intégrale première. On retrouve des hyperboles, d'où le fait que ce soit instable.

⇒ *Corollaire:*

1. Le système :

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

est hamiltonien.

2. (x_e, y_e) point d'équilibre si et seulement si $y_e = 0, f(x_e) = 0$
3. Si $f'(x_e) > 0 \Rightarrow (x_e, 0)$ instable
Si $f'(x_e) < 0 \Rightarrow (x_e, 0)$ stable

Démonstration :

$$H(x, y) = \frac{1}{2}y^2 - \int_0^x f(x)dx$$

Et on utilise le théorème précédent ! Pour le troisième point, on pose $\phi'(x_e) = -f(x_e)$

⇒ *Théorème:*

Pour le système mécanique général

$$H = \frac{1}{2} \sum_{i=0}^n \frac{p_i^2}{m_i} + \phi(q), \quad \phi(q) = \phi(q_0, \dots, q_n)$$

on a :

1. (q_e, p_e) point d'équilibre si et seulement si $p_e = 0$ et $\forall 0 \leq i \leq n, \frac{\partial \phi}{\partial q_i}(q_e) = 0$
2. Si ϕ possède en q_e un minimum strict local alors le système est stable en q_e
3. Soient $q_e = 0, \phi(0) = 0$ et

$$\phi(q) = - \sum_{i=0}^n a_i q_i^{2k} + O(|q|^{2k+1})$$

telle qu'en $q = 0, \phi$ admet un maximum. Alors le système n'est pas stable.