## M1 Systèmes dynamiques

#### Raphaël KRIKORIAN

Chapitre 9
Flots, champs de vecteurs, application de premier retour, application à la stabilité.

M1 Systèmes dynamiques Linéarisation 1 / 2

## Plan du cours de Systèmes Dynamiques

- ODE non-linéaires : linéarisation et théorie des perturbations.
- Flots, champs de vecteurs, application de premier retour, application à la stabilité.
- Sous-variétés, espace tangent, point critique, champs de vecteurs sur les sous-variétés, sous-variétés à bord.
- Stabilité (critère de Routh, fonctions de Lyapunov), champs de vecteurs en dimension 2 (perturbations des applications conservatives et théorème de Poincaré-Bendixon)
- Redressement des flots, points fixes hyperboliques. Le théorème de la variété stable, théorème de Hartman-Grobman. Régularité et chaos.

## Plan du cours de Systèmes Dynamiques

- Introduction générale : divers exemples d'EDO, linéaire vs. non-linéaire, stabilité.
- Rappels de topologie, d'algèbre linéaire et de calcul différentiel.
- Théorème du point fixe de Picard et théorèmes des fonctions implicites et d'inversion locale.
- Théorème d'existence de Cauchy-Lipschitz, critère d'existence et d'unicité globales, dépendance par rapport aux paramètres (cas linéaire)
- E.D.O. à coefficients constants.
- E.D.O. linéaires : résolvante, théorie des perturbations.
- E.D.O. linéaires à coefficients périodiques. Théorème de Floquet, résonnance paramétrique.
- Temps de vie des solutions, intervalle maximal, estimation de temps de vie.

M1 Systèmes dynamiques Linéarisation 2 / 2

## Sommaire du chapitre 8



- Champs de vecteurs
- Différentielle du flot et équation linéarisée

2 Application de premier retour

M1 Systèmes dynamiques Linéarisation 3 / 25 M1 Systèmes dynamiques Flots Linéarisation 4 /

Nous passons à l'étude plus géométrique des équations diifférentielles. Nous supposerons que :

- X: R×R<sup>n</sup> → R<sup>n</sup> est de classe C<sup>k</sup> (k≥ 1) et vérifie donc les hypothèses du théorème de Cauchy-Lipschitz et du théorème de dépendance différentiable.
- X est complet c'est-à-dire que pour tout  $(t_0, x_0) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^n$  l'équation différentielle

$$\dot{x}(t) = X(t, x(t)) \tag{1}$$

admet une solution (donc unique) définie pour tout  $t \in \mathbb{R}$ .

On dira parfois que X est un champ de vecteurs dépendant du temps, mais on préfère réserver la terminologie champ de vecteurs au cas où X ne dépend pas de t.

M1 Systèmes dynamiques Flots Linéarisation 5 /

# Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

• D'après le théorème de dépendance différentiable par rapport à le condition initiale, l'application  $\phi^{t,t_0}: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ , qui à  $x_0$  associe la valeur au temps t de l'unique solution de (1) telle que  $x(t_0) = x_0$  est une application de classe  $C^k$ .

$$\forall t_0, t \in \mathbb{R}, \ \phi^{t,t_0}(x(t_0)) = x(t) \iff x(\cdot) \text{ solution de } (1)$$

• D'après le théorème d'existence et d'unicité on a pour tous  $t_0, t_1, t_2$ 

$$\phi^{t_2,t_0} = \phi^{t_2,t_1} \circ \phi^{t_1,t_0}$$
 (Chasles)

- $\phi^{t,t_0}(\cdot)$  est un  $C^k$ -difféomorphisme : l'application  $\phi^{t,t_0}$  est inversible, d'inverse  $\phi^{t_0,t}$  qui est aussi de classe  $C^k$ .
- On dit que  $\phi^{t,t_0}$  est le flot de X.

# Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

L'outil fondamental dans la suite est le théorème de dépendance différentiable (plus particulièrement par rapport aux conditions initiales) et de linéarisation.

#### Théorème (Théorème de dépendance différentiable et linéarisation)

Supposons  $f \in C^k(\Omega \times \Lambda, E)$  et soit  $y_0$  la solution du problème  $(P.C.)_{\lambda_0,v_0}$ . Il existe alors un voisinage  $\mathcal{W}$  de  $(\lambda_0,v_0) \in \Lambda \times E$  tel que pour tout  $(\lambda,v) \in \mathcal{W}$ , le problème  $(P.C.)_{\lambda,v}$  admette une unique solution  $y_{\lambda,v}(\cdot)$  définie sur  $[t_0,t_1]$  et l'application  $(\lambda,v)\mapsto y_{\lambda,v}(\cdot)\in C^1([t_0,t_1],E)$  est de classe  $C^k$ . Son application linéaire tangente en  $(\lambda_0,v_0)$ ,  $(D_{v,\lambda}y)(v_0,\lambda_0)$  est l'application qui à  $(\Delta v,\Delta\lambda)\in E\times \Lambda$  associe  $\Delta y(\cdot)\in C^1([t_0,t_1],E)$  solution de l'équation différentielle affine

$$\begin{cases} (\Delta y)'(t) &= D_y f(t, y_0(t), \lambda_0) \cdot \Delta y(t) + D_{\lambda} f(t, y_0(t), \lambda_0) \cdot \Delta \lambda \\ \Delta y(t_0) &= \Delta v. \end{cases}$$

M1 Systèmes dynamiques

Flots

to Contract on

#### / 25

# Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Le flot est l'analogue non-linéaire de la résolvante et partage beaucoup de ses propriétés (les preuves sont les mêmes) :

• Si X ne dépend pas de t on a  $\phi^{t,t_0} = \phi^{t-t_0,0}$ ; on notera  $\phi^t$  à la place de  $\phi^{t,0}$ . On a alors (analogue de l'exponentielle)

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

 Si X dépend de façon T-périodique de t on a (comme pour la résolvante)

$$\phi^{t+T,t_0+T} = \phi^{t,t_0}$$

et aussi

$$\phi^{t+T,t} = \phi^t \circ \phi^{T,0} \circ \phi^{-t}.$$

M1 Systèmes dynamiques Flots Linéarisation 7 / 25 M1 Systèmes dynamiques Flots Linéarisation 8 / 25

- Evidemment quand X(t,x) = A(t)x est linéaire on a  $\phi^{t,t_0}(x) = R(t,t_0)x$ .
- Si X(t,x) = A(t)x + b(t) est affine on a d'après la formule de variation de la constante  $\phi^{t,t_0}(x) = R(t,t_0)x + \int_{t_0}^t R(t,s)b(s)ds$ .
- Le flot permet de caractériser facilement les orbites périodiques : x(t) est une solution T-périodique ssi  $\phi^T(x) = x$ .
- Point singulier : si  $X(x_0) = 0$  alors,  $x(\cdot) \equiv x_0$  est solution et  $\phi^t(x_0) = x_0$  pour tout  $t \in \mathbb{R}$ . On dit que  $x_0$  est un point singulier (ou point d'équilibre) de X (si  $X(x_0) \neq 0$  on dit que  $x_0$  est régulier).
- On appelle orbite (resp. orbite positive, après le temps t) de  $x_0 \in \Omega$  l'ensemble  $\mathcal{O}(x_0) = \{\phi^t(x_0) : t \in \mathbb{R}\}$  (resp.  $\mathcal{O}^+(x_0) = \{\phi^t(x_0) : t \geqslant 0\}, \ \mathcal{O}^{\geqslant t}(x_0) = \{\phi^s(x_0) : s \geqslant t\}$ )

M1 Systèmes dynamiques Flots Linéarisation 9 / 2

# Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

La notion de flot permet de ramener l'étude d'une E.D.O. à celle plus géométrique d'une famille de difféomorphismes et parfois à celle d'un seul difféomorphisme.

Mais en général, l'étude de la dynamique (l'itération de compositions) d'un difféomorphisme n'est pas forcément plus simple que celle d'un champ de vecteurs.

Sauf si la dimension de l'espace dans lequel agit ce difféomorphisme est plus petite que celle de l'espace des phases.

Un exemple de telle réduction est donné par la construction de l'application de premier retour Poincaré.

### Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Différentielle du flot et équation linéarisée

Une application immédiate du théorème de dépendance différentiable par rapport à la condition initiale et du théorème de linéarisation montre que

#### Proposition

Si  $R(t, t_0)$  est la résolvante de l'équation linéarisée le long de  $x_0(t)$ :

$$v'(t) = DX(t, x_0(t)) \cdot v(t)$$

on a

$$D\phi^{t,t_0}(x_0) = R(t,t_0).$$

11 Systèmes dynamiques Flots Linéarisation 10 / 25

## Sommaire du chapitre 8

- Flots
- 2 Application de premier retour
  - Définition
  - Application à la stabilité

M1 Systèmes dynamiques Flots Linéarisation 11 / 25 M1 Systèmes dynamiques Application de premier retour Linéarisation 12 / 2

Application de Poincaré

Soient  $X(\cdot):\Omega\to\mathbb{R}^n$ ,  $(\Omega \text{ ouvert de }\mathbb{R}^n)$  un champ de vecteurs (indépendant du temps),  $x_0\in\Omega$  et  $\Sigma$  un ouvert d'un hyperplan (dimension n-1)  $\tilde{\Sigma}$  affine contenant  $x_0$  et tel que  $\mathbb{R}X(x_0)\oplus\tilde{\Sigma}=\mathbb{R}^n$ : on dit que la section  $\Sigma$   $(x_0\in\Sigma)$  est transverse à l'orbite  $\mathcal{O}(x_0)$  de  $x_0$  en  $x_0$ . Nous dirons que  $\tau_0$  (s'il existe) est le temps de premier retour de  $x_0$  sur  $\Sigma$  si

$$\tau_0 = \min\{t > 0 : \phi^t(x_0) \in \Sigma\}$$

(à cause de l'hypothèse de transversalité  $au_0>0$ , l'inf est un min). On dit alors que

 $\phi^{\tau_0}(x_0)$  est le premier retour de  $x_0$  sur  $\Sigma$ .

Supposons alors qu'un tel temps de premier retour  $\tau_0$  de  $x_0$  sur  $\Sigma$  existe et que  $\Sigma$  soit transverse à l'orbite de  $x_0$  au point  $\phi^{\tau_0}(x_0)$ .

M1 Systèmes dynamiques

Application de premier retou

Linéarisation

13 / 25

# Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

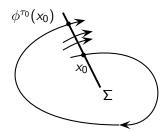


FIGURE: L'application de Poincaré :  $P(x_0) = \phi^{\tau_0(x_0)}$ 

### Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Application de Poincaré

#### Théorème

Sous les hypothèses précédentes,

- il existe un voisinage ouvert  $W = U \cap \Sigma$  de  $x_0$  dans  $\Sigma$  (donc U ouvert de  $\Omega$  contenant  $x_0$ ) et une application  $\tau : W \to \mathbb{R}$  de classe  $C^k$  telle que pour tout  $u \in W$ ,  $\tau(u)$  soit le temps de premier retour de u sur  $\Sigma$ .
- L'application  $P: W \to \Sigma$  définie par  $P(u) = \phi^{\tau(u)}(u)$  qui est évidemment de classe  $C^k$  s'appelle l'application de premier retour de Poincaré. Elle réalise un difféomorphisme de W sur son image.
- Si  $X_{\epsilon}(\cdot)$  dépend d'un paramètre  $\epsilon$  de façon  $C^k$ , alors pour  $\epsilon$  petit, W peut-être choisi de façon uniforme en  $\epsilon$  et on peut définir pour  $(X_{\epsilon}, \Sigma)$  des applications de temps de premier retour  $\tau_{\epsilon}$  et de premier retour  $P_{\epsilon}$  pour  $X_{\epsilon}$  qui dépendent de façon  $C^k$  en  $\epsilon$ .

M1 Systèmes dynamiqu

Application de premier retour

a Cartanatan a

## Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Application de Poincaré

Démonstration : (i) On note  $x_1 = \phi^{\tau_0}(x_0)$ ,  $p_1$  la projection sur  $X(x_1)$  parallèlement à  $\Sigma$  et  $\tilde{p}$  la projection sur  $\Sigma$  parallèlement à  $X(x_1)$ . Notons  $\psi: \mathbb{R} \times \Sigma \to \mathbb{R}$  l'application à valeurs dans  $\mathbb{R}$ , définie au voisinage de  $(\tau_0, x_0) \in \mathbb{R} \times \Sigma$  par  $\psi(t, u) = p_1(\phi^t(u))$ .

$$\psi(t,u)=0\iff \phi^t(u)\in\Sigma$$

On a,  $\psi(\tau_0, x_0) = 0$ , et  $\partial_t \psi(\tau_0, x_0) = p_1(X(\phi^{\tau_0}(x_0))) = 1$ .

On peut donc appliquer le théorème des fonctions implicites : il existe  $\tau$  de classe  $C^k$  définie sur un voisinage  $V \supset ]\tau_0 - \delta, \tau_0 + \delta[\times B_{\Sigma}(x_0) \subset \mathbb{R} \times \Sigma$  de  $(\tau_0, x_0)$  tel que

$$(t,u) \in V$$
 et  $\psi(t,u) = 0 \iff t = \tau(u)$  et  $\tau \in ]\tau_0 - \delta, \tau_0 + \delta[$ .

M1 Systèmes dynamiques Application de premier retour Linéarisation 15 / 25 M1 Systèmes dynamiques Application de premier retour Linéarisation 16 / 2

Application de Poincaré

#### (ii) $\tau$ est bien le temps de premier retour.

En effet, la partie précédente montre qu'il existe  $\delta > 0$  tel que si  $x \in B_{\Sigma}(x_0) \subset \Sigma$ ,  $\tau(x)$  est le seul temps  $t \in ]t_0 - \delta, t_0 + \delta[$  pour lequel  $\phi^t(x) \in \Sigma$ .

S'il existe un autre temps  $t_1(x) < \tau(x)$  tel que  $\phi^{t_1(x)}(x) \in \Sigma$  on a donc  $t_1(x) < \tau_0 - \delta$ .

S'il existait une infinité de tels  $x \in \Sigma$  on aurait une suite  $x_n \to x_0, x_n \in \Sigma$ et  $0 < t_n < t_0 - \delta$  tels que  $\phi^{t_n}(x_n) \in \Sigma$ .

Quitte à extraire une sous-suite, cela donnerait un  $t_* \leq t_0 - \delta$  tel que  $\phi^{t_*}(x_0) \in \Sigma$ .

Cela contredit la minimalité de  $\tau_0$ .

L'application  $DP(u_0): \Sigma \to \Sigma$  est injective car sinon, il existerait  $v \in \Sigma$  tel que  $DP(x_0) \cdot v = 0$  c'est-à-dire  $D\phi^{\tau_0}(x_0) \cdot v \in \mathbb{R}X(x_1)$ ; mais

 $=\tilde{p}\circ D\phi^{\tau_0}(x_0)|_{\Sigma}$  (car  $\tilde{p}(X(\phi^{\tau_0}(x_0))=0)$ .

(iii) Calculons la différentielle de  $P: \Sigma \to \Sigma$  définie au voisinage de  $u_0$  par

 $DP(x_0) = \tilde{p}(X(\phi^{\tau_0}(x_0)))D\tau(x_0) + \tilde{p} \circ D\phi^{\tau_0}(x_0)|_{\Sigma}$ 

 $D\phi^{\tau_0}(x_0) \cdot X(x_0) = X(x_1)$  (différencier en s = 0 l'expression  $\phi^{\tau_0}(\phi^s(x_0)) = \phi^s(x_1)$ ; on aurait alors  $v \in \mathbb{R}X(x_0)$ : contradiction.

Le théorème d'inversion locale s'applique.

La partie sur la dépendance  $C^k$  en  $\epsilon$  ne pose pas de problème.

Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Application de Poincaré

 $P(u) = \tilde{p}(\phi^{\tau(u)}(u)).$ 

## Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Application à la stabilité

Des relations

 $DP(x_0) = \tilde{p} \circ D\phi^{\tau_0}(x_0)|_{\Sigma},$  $D\phi^{\tau_0}(x_0) \cdot X(x_0) = X(\phi^{\tau_0}(x_0))$ on tire davantage d'information sur P

#### Théorème

Si  $\phi_x^t(x_0)$  est  $\tau_0$ -périodique, la différentielle  $DP(x_0)$  dans une base dont le premier vecteur est  $X(x_0)$  et dont les autres sont dans  $\Sigma$  est reliée à celle de  $D\phi_{\mathbf{x}}^{\tau_0}(\mathbf{x}_0)$  par

$$D\phi_X^{ au_0}(x_0) = \begin{pmatrix} 1 & * \ 0 & DP(x_0) \end{pmatrix}.$$

Remarque : On a vu auparavant que  $D\phi_X^{\tau_0}(x_0) = R(\tau_0, 0)$  où R est la résolvante du système linéarisé  $v'(t) = DX(\phi^t(x_0)) \cdot v(t)$  (le long de l'orbite de  $x_0$ )

## Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Application à la stabilité

Supposons que  $x_0(\cdot)$  soit une solution T-périodique de  $\dot{x}(t) = X(x(t))$ . Notons  $\mathcal{O}(x_0) = \{ \phi^t(x_0) : t \in \mathbb{R} \}$  (resp.  $\mathcal{O}^+(x_0) = \{ \phi^t(x_0) : t \ge 0 \}$ ,  $\mathcal{O}^{\geqslant t}(x_0) = \{\phi^s(x_0) : s \geqslant t\}$ ) l'orbite (resp. positive, après le temps t) de  $x_0$ ,  $\Sigma$  un (ouvert d'un) hyperplan transverse à  $X(x_0)$  en  $x_0 = x_0(0)$  et notons P l'application de premier retour de Poincaré définie au voisinage de  $x_0$ . On a  $P(x_0) = x_0$  et on veut connaître le comportement des orbites proches.

#### Proposition

Si pour tout  $x \in W$ ,  $P^n(x) \to x_0$  quand  $n \to \infty$  alors  $dist(\mathcal{O}^{\geqslant t}(x), \mathcal{O}(x_0)) \to 0$  quand  $t \to \infty$ . On dit que  $\mathcal{O}(x_0)$  est une orbite périodique attractive.

Linéarisation M1 Systèmes dynamiques

Application à la stabilité

Démonstration : Notons  $x_k = P^k(x)$ . On a  $P^n(x) = \phi^{\tau_n}(x)$  où

$$\tau_n = \tau(x) + \tau(x_1) + \cdots + \tau(x_n).$$

Comme  $\tau(y)$  est proche de  $\tau(x_0) = \tau_0$ , pour y proche de  $x_0$  on a  $\tau_n \geqslant n(\tau_0 - \epsilon)$  pour  $\epsilon >$  petit.

Donc  $\tau_n \to \infty$ . En outre,  $\tau_n - \tau_{n-1}$  est borné par  $\tau_0 + \epsilon$  et le théorème de dépendance continue des orbites montre que

 $\max_{s \in [\tau_{n-1}, \tau_n]} \|\phi^s(x) - \phi^s(x_0)\|$  tend vers zero avec  $\|x_{n-1} - x_0\|$ .

### Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Application à la stabilité

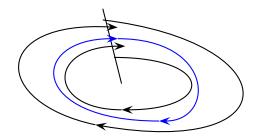


FIGURE: Orbite périodique attractive

## Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Application à la stabilité

#### Comment vérifier l'hypothèse de la proposition précédente?

Le difféomorphisme  $P: \Sigma \to \Sigma$  au voisinage de  $x_0$  s'écrit

$$P(x) = x_0 + DP(x_0)(x - x_0) + O((x - x_0)^2).$$

On doit étudier la dynamique (l'itération) de ce difféomorphisme.

C'est facile en dimension 1 (donc si dim  $\Sigma = 1$  c.-à-d. n = 2), au moins si  $DP(x_0) = P'(x_0)$  (le multiplicateur) est différent de  $\pm 1$ .

En effet, posons  $\lambda = P'(x_0)$  et supposons  $|\lambda| < 1$ .

Si on pose  $u_n = |P^n(x) - x_0|$ , on a pour

$$u_{n+1} \leqslant \lambda u_n + O(u_n^2).$$

Il est facile de voir que si  $u_0$  est suffisamment petit on a pour un  $\epsilon > 0$ assez petit

$$u_{n+1} \leqslant (\lambda + \epsilon)u_n$$

et donc  $u_n$  converge exponentiellement vite vers 0 (car  $|\lambda + \epsilon| < 1$ ).

## Champs de vecteurs, flots et difféomorphismes

Application à la stabilité

En dimension plus grande, on dispose du critère suivant

#### Proposition

Si toutes les valeurs propres de  $DP(x_0)$  sont de module < 1, alors pour tout x suffisamment proche de  $x_0$ ,  $P^n(x)$  converge vers  $x_0$ exponentiellement vite quand  $n \to \infty$ .

Linéarisation M1 Systèmes dynamiques M1 Systèmes dynamiques

Application à la stabilité

Démonstration. Il existe une norme N sur  $\Sigma$  et  $0 \leqslant \lambda < 1$  tel que

$$\forall v \in \Sigma, \ N(DP(x_0) \cdot v) \leq \lambda N(v).$$

Il suffit en effet de prendre

$$N(v) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\|DP^k(x_0) \cdot v\|}{\lambda^k}$$

pour  $\lambda < \text{rayon spectral}(DP(x_0)) < 1$ . On a, comme en dimension 1,  $u_{n+1} \leq \lambda u_n + O(u_n^2)$  si on pose  $u_n = N(P^n(x) - x_0).$ 

M1 Systèmes dynamiques

Linéarisation 25 / 25