

Plan

- 1 Introduction
- 2 Quelques définitions
- 3 Abstraction du système en chaîne de Markov
- 4 Analyse de la chaîne de Markov

Motivation

Contexte

- Reproduction non satisfaisante des systèmes du monde réel par des modèles à formalisme unique.
- Intérêt croissant pour les modèles hybrides.
- Absence de méthodes de vérification symbolique pour l'étude du comportement des systèmes dynamiques hybrides.

Motivation

Contexte

- Reproduction non satisfaisante des systèmes du monde réel par des modèles à formalisme unique.
- Intérêt croissant pour les modèles hybrides.
- Absence de méthodes de vérification symbolique pour l'étude du comportement des systèmes dynamiques hybrides.



Motivation

Contexte

- Reproduction non satisfaisante des systèmes du monde réel par des modèles à formalisme unique.
- Intérêt croissant pour les modèles hybrides.
- Absence de méthodes de vérification symbolique pour l'étude du comportement des systèmes dynamiques hybrides.



Objectif

Nouvelle méthode pour étudier la dynamique d'un système continu.

Contribution

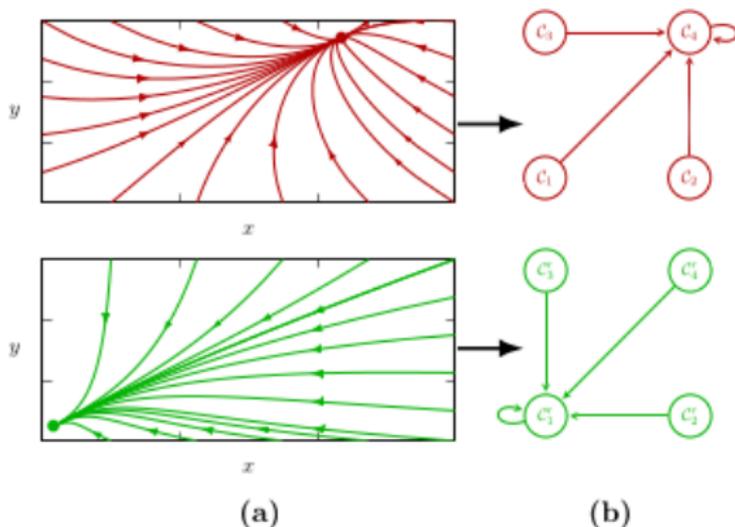


Figure – [(a)-(b)]- Modélisation de systèmes d'EDO sous forme de chaîne de Markov à temps discret.

Définitions et notations

Équation Différentielle Ordinaire(EDO)

Soit $f : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \mapsto \mathbb{R}^n$. On considère un problème de Cauchy associé à une EDO :

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt}(t) = f(x(t), \lambda), \\ x(0) = x_0. \end{cases} \quad (1)$$

Notations

- $x(t, x_0, \lambda)$: trajectoire du système continu,
- $[0, T_{x_0}]$: domaine de définition de x ,
- $\Phi \subset (\mathbb{R}^+)^n$: espace de phase compact.

Chaîne de Markov

Définition

Une chaîne de Markov est un tuple $\mathcal{M} = (S, s_0, P)$ où

- S : ensemble fini d'états,
- $s_0 \in S$: état initial,
- $P : S \times S \rightarrow [0, 1]$: fonction de probabilité de transition tel que tout état s :

$$\sum_{s' \in S} P(s, s') = 1.$$

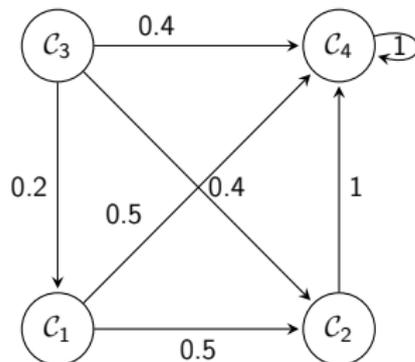


Figure – Chaîne de Markov

On considère la matrice des probabilités de transition $P = (P_{i,j})_{1 \leq i,j \leq q}$.

Définition de la chaîne de Markov : paramètres de la construction

Les paramètres

- τ : temps d'observation des trajectoires $x(t, x_0)$,
- $\mathcal{Q} = \{C_i\}_{1 \leq i \leq q}$: partition de Φ .

Relation entre les paramètres et la chaîne de Markov

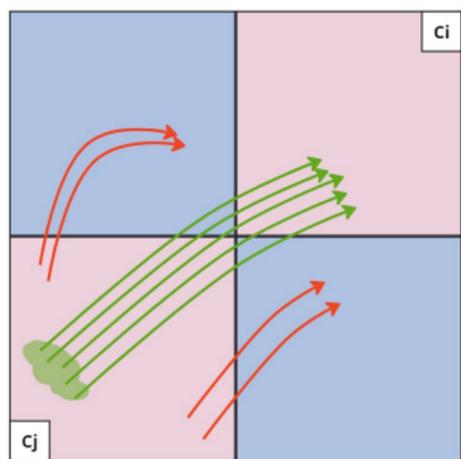
$$\mathcal{M}(\tau, \mathcal{Q}) = (\mathcal{Q}, C_0, P^\tau)$$

- $C_i \in \mathcal{Q}$: état de la chaîne de Markov.
- τ : détermination d'existence d'une transition entre deux états.

Définition symbolique de la chaîne de Markov : détermination des probabilités

Rappel

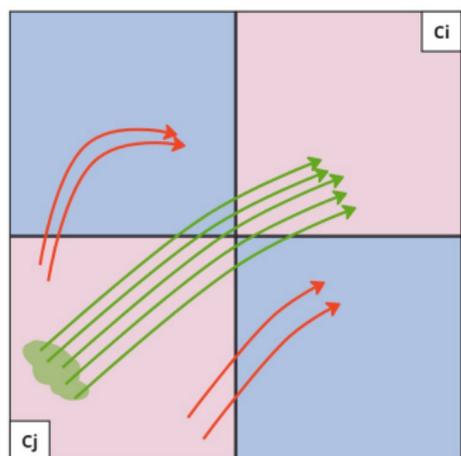
On considère la matrice des probabilités de transition $P^T = (P_{i,j}^T)_{1 \leq i,j \leq q}$.



Définition symbolique de la chaîne de Markov : détermination des probabilités

Rappel

On considère la matrice des probabilités de transition $P^\tau = (P_{i,j}^\tau)_{1 \leq i,j \leq q}$.



Valeur des probabilités de transition

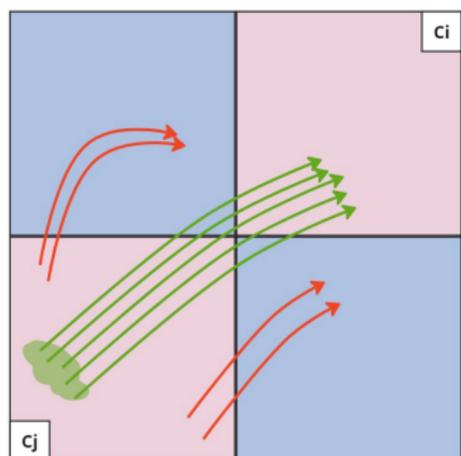
Pour tout $(i, j) \in \{1, \dots, q\}^2$, on a :

- $T_{i,j}^\tau = \{x_0 \in C_i \mid x(\tau, x_0) \in C_j\}$.

Définition symbolique de la chaîne de Markov : détermination des probabilités

Rappel

On considère la matrice des probabilités de transition $P^\tau = (P_{i,j}^\tau)_{1 \leq i,j \leq q}$.



Valeur des probabilités de transition

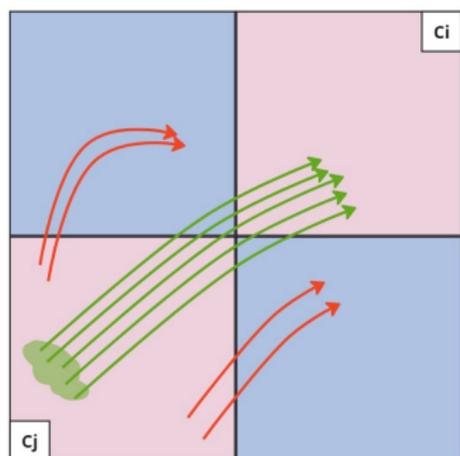
Pour tout $(i, j) \in \{1, \dots, q\}^2$, on a :

- $T_{i,j}^\tau = \{x_0 \in C_i \mid x(\tau, x_0) \in C_j\}$.
- $P_{i,j}^\tau = \frac{\mu(T_{i,j}^\tau)}{\mu(C_i)}$.

Définition symbolique de la chaîne de Markov : détermination des probabilités

Rappel

On considère la matrice des probabilités de transition $P^\tau = (P_{i,j}^\tau)_{1 \leq i,j \leq q}$.



Valeur des probabilités de transition

Pour tout $(i, j) \in \{1, \dots, q\}^2$, on a :

- $T_{i,j}^\tau = \{x_0 \in C_i \mid x(\tau, x_0) \in C_j\}$.
- $P_{i,j}^\tau = \frac{\mu(T_{i,j}^\tau)}{\mu(C_i)}$.
- $\sum_{1 \leq j \leq q} P_{i,j}^\tau = 1$.

Estimation numérique de la chaîne de Markov par la vérification statistique de modèle(SMC)

On considère la matrice de probabilités de transition approchées

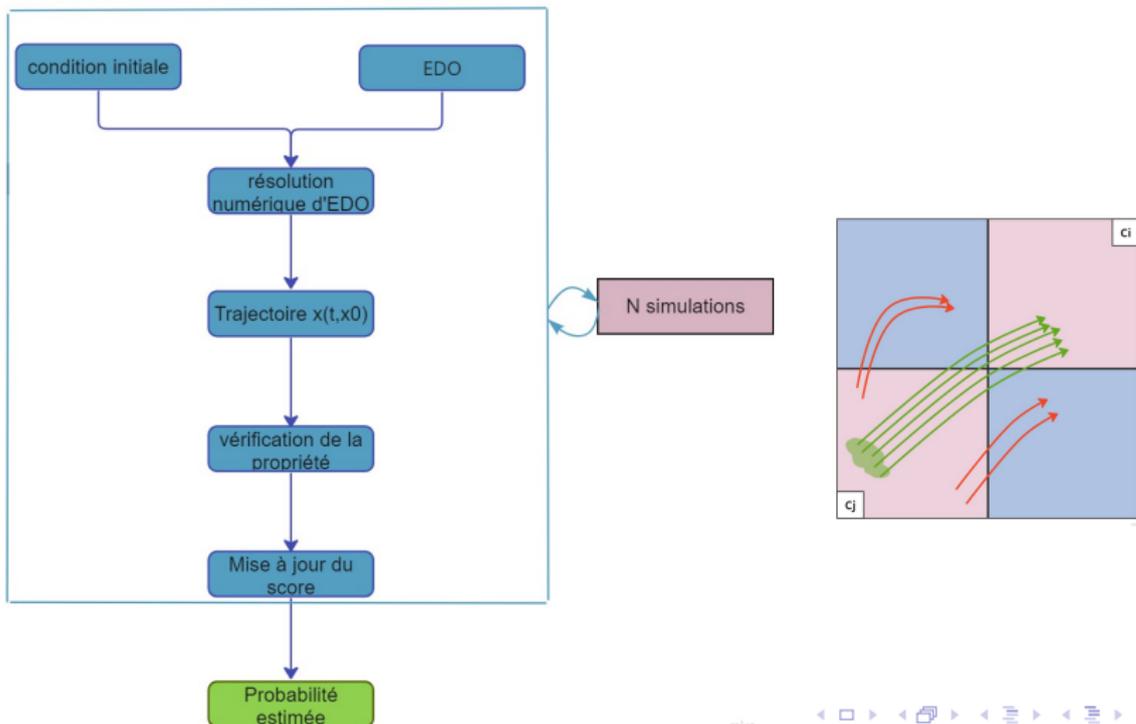
$$\tilde{P}^\tau = (\tilde{P}_{i,j}^\tau)_{1 \leq i,j \leq q}$$

Calcul de $\tilde{P}_{i,j}^\tau$

Pour tout $(i, j) \in \{1, \dots, q\}^2$, on considère :

- Propriété : " pour $x_{0,r} \in \mathcal{C}_i$, on a $x(\tau, x_{0,r}) \in \mathcal{C}_j$ ".
- Pour M simulations, on effectue :
 - ① une génération aléatoire de $x_{0,r} \in \mathcal{C}_i$,
 - ② une vérification de la propriété,
 - ③ une mise à jour du compteur : 1 pour la propriété satisfaite et 0 sinon.
- La valeur de $\tilde{P}_{i,j}^\tau$: moyenne de la valeur finale du compteur sur M .

Estimation numérique de la chaîne de Markov par la vérification statistique de modèle(SMC)



Précision de la valeur de probabilité approchée

Choix du nombre de simulations M

- Si M suffisamment grand, alors

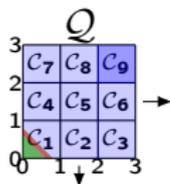
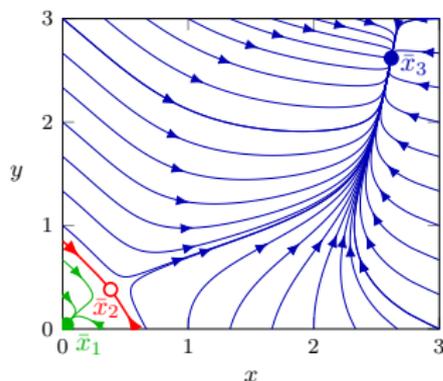
① $\mathbb{P}(|\tilde{P}_{i,j}^\tau - P_{i,j}^\tau| \leq \alpha) \geq 1 - \theta,$

② $\mathbb{P}\left(\sum_{j=1}^q \tilde{P}_{i,j}^\tau - 1 \leq \alpha'\right) \geq 1 - \theta', \quad \forall i \in \{1, \dots, q\}.$

Illustration : Estimation de la chaîne de Markov pour un système bi-stable

Système bistable

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = y - x(x-1)(x-2), \\ \frac{dy}{dt} = x - y. \end{cases}$$

 c_7 c_8 c_9 c_4 c_5 c_6 c_1 c_2 c_3

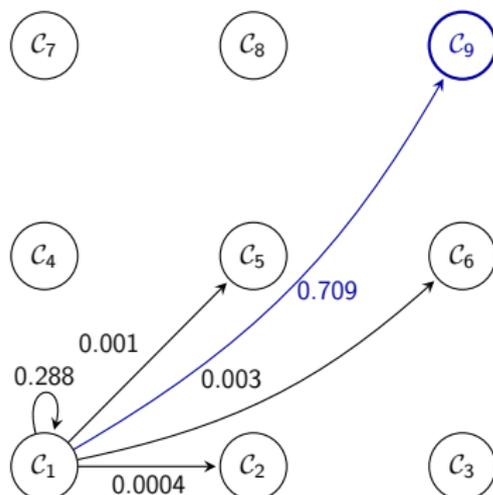
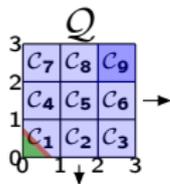
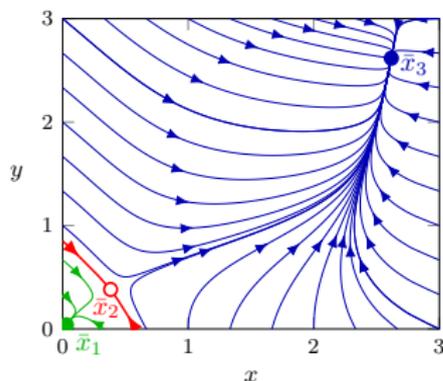
Chaîne de Markov à 9 éléments, pour un temps $\tau \gg 1$.

Figure – Portrait de phase pour un système bi-stable.

Illustration : Estimation de la chaîne de Markov pour un système bi-stable

Système bistable

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = y - x(x-1)(x-2), \\ \frac{dy}{dt} = x - y. \end{cases}$$



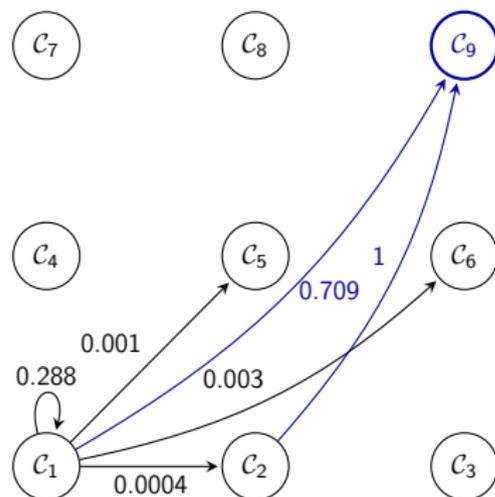
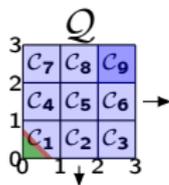
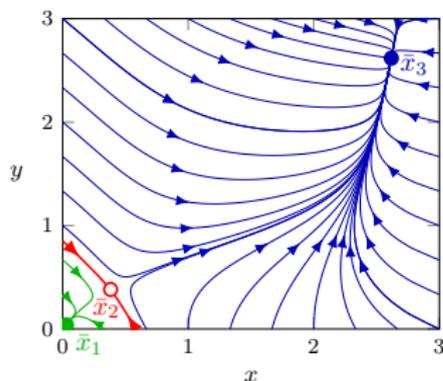
Chaîne de Markov à 9 éléments, pour un temps $\tau \gg 1$.

Figure – Portrait de phase pour un système bi-stable.

Illustration : Estimation de la chaîne de Markov pour un système bi-stable

Système bistable

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = y - x(x-1)(x-2), \\ \frac{dy}{dt} = x - y. \end{cases}$$



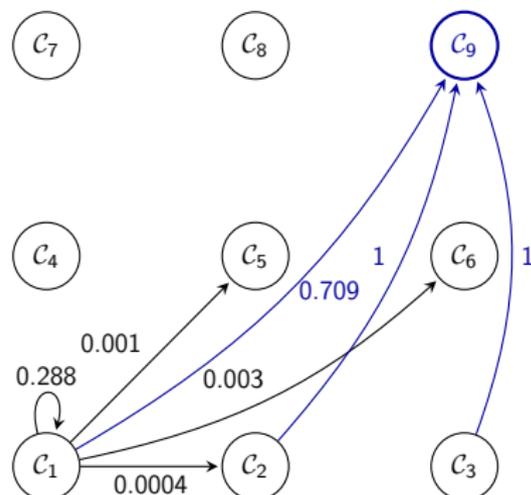
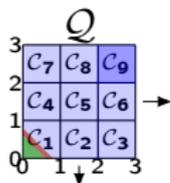
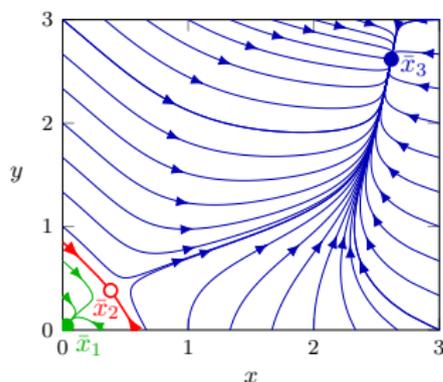
Chaîne de Markov à 9 éléments, pour un temps $\tau \gg 1$.

Figure – Portrait de phase pour un système bi-stable.

Illustration : Estimation de la chaîne de Markov pour un système bi-stable

Système bistable

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = y - x(x-1)(x-2), \\ \frac{dy}{dt} = x - y. \end{cases}$$



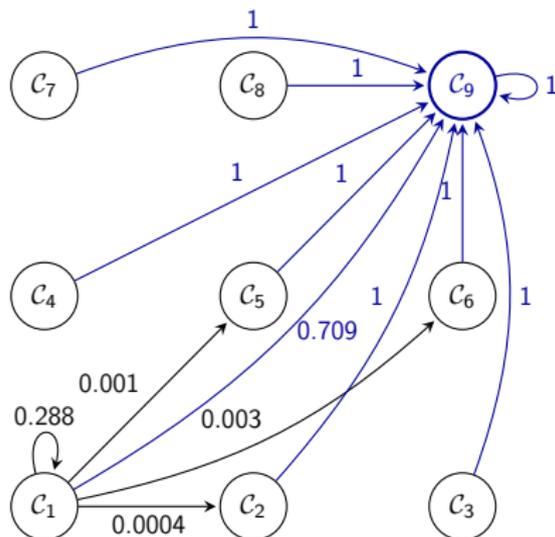
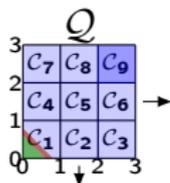
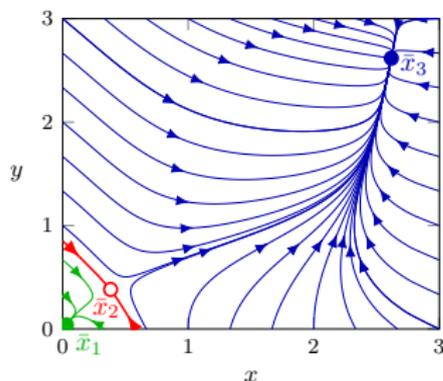
Chaîne de Markov à 9 éléments, pour un temps $\tau \gg 1$.

Figure – Portrait de phase pour un système bi-stable.

Illustration : Estimation de la chaîne de Markov pour un système bi-stable

Système bistable

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = y - x(x-1)(x-2), \\ \frac{dy}{dt} = x - y. \end{cases}$$



Chaîne de Markov à 9 éléments, pour un temps $\tau \gg 1$.

Figure – Portrait de phase pour un système bi-stable.

Analyse asymptotique de la chaîne de Markov

Dynamique asymptotique

- Pour τ suffisamment grand, la chaîne de Markov reproduit dynamique asymptotique du système d'EDO.

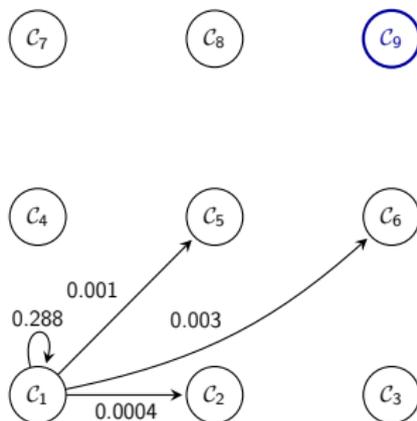
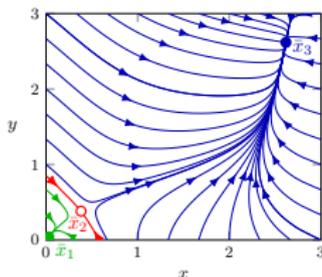


Figure – Portrait de phase pour un système bi-stable.

Analyse asymptotique de la chaîne de Markov

Dynamique asymptotique

- Pour τ suffisamment grand, la chaîne de Markov reproduit dynamique asymptotique du système d'EDO.

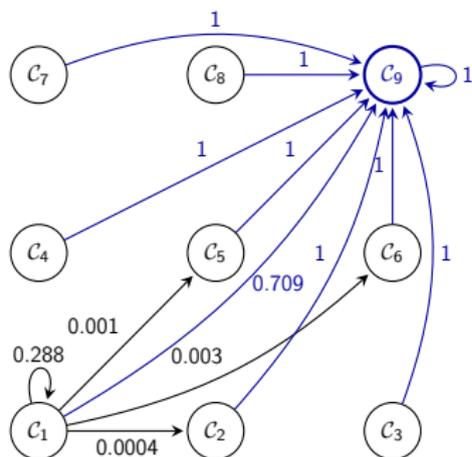
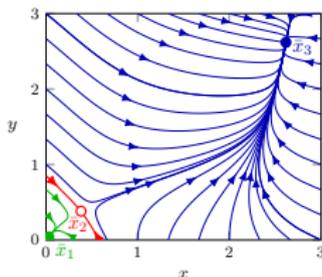
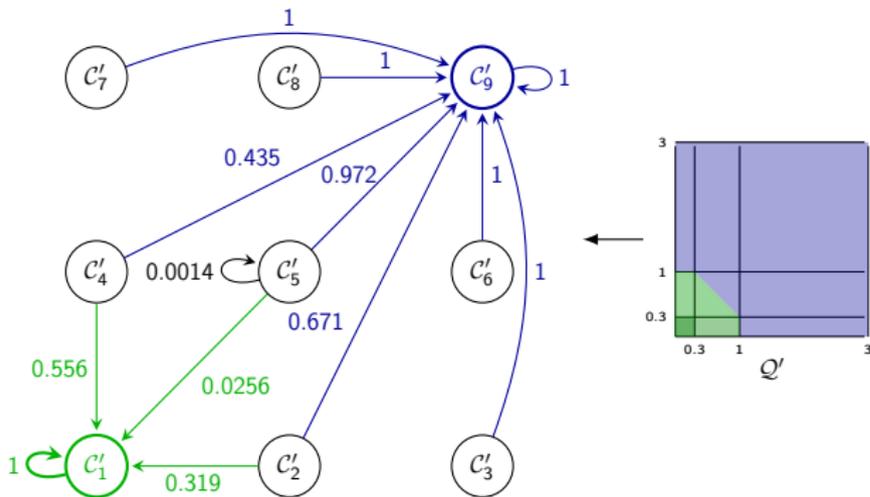


Figure – Portrait de phase pour un système bi-stable.

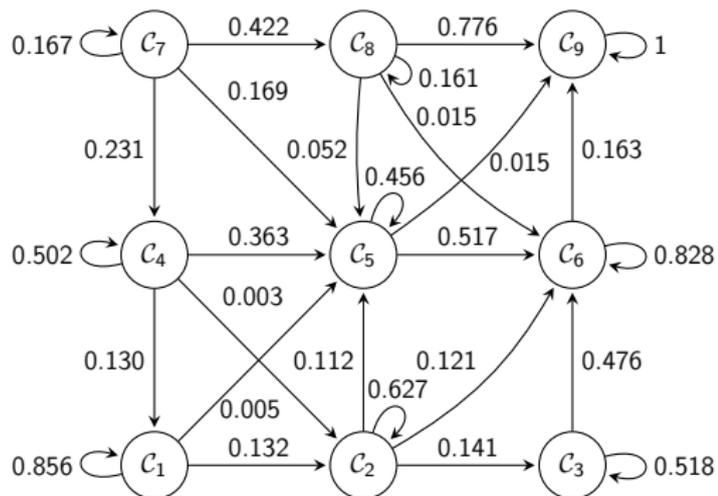
Recherche d'autres points d'équilibre



Analyse transitoire de la chaîne de Markov

Dynamique transitoire

- Pour τ suffisamment petit, la chaîne de Markov reproduit la dynamique transitoire du système d'EDO.

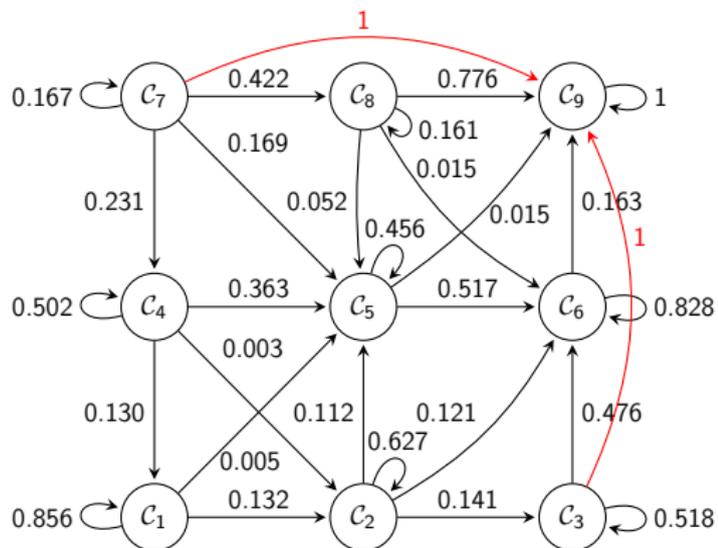


Chaîne de Markov reproduisant la dynamique transitoire.

Analyse transitoire de la chaîne de Markov

Dynamique transitoire

- Pour τ suffisamment petit, la chaîne de Markov reproduit la dynamique transitoire du système d'EDO.



Chaîne de Markov reproduisant la dynamique transitoire.

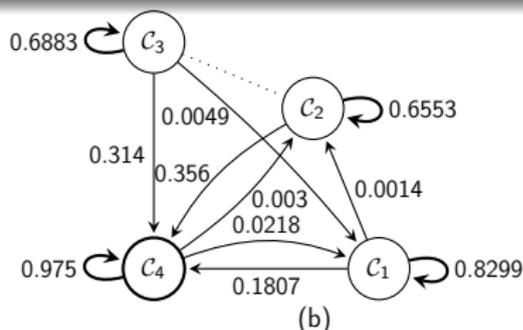
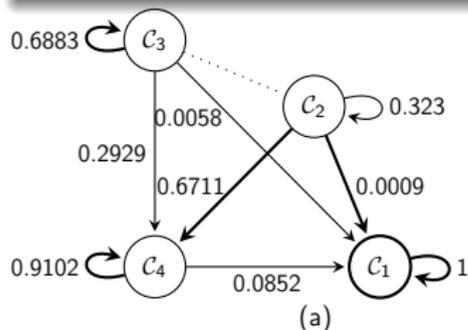
Cas d'étude : SIR(sain, infecté, récupéré)

SIR

$$\frac{dS}{dt} = \Lambda - \mu S - \omega \frac{IS}{N},$$

$$\frac{dI}{dt} = \omega \frac{IS}{N} - (\gamma + \mu)I,$$

$$\frac{dR}{dt} = \gamma I - \mu R.$$



Chaîne de Markov approchée $\tilde{M}(\tau, Q)$ reproduisant la dynamique transitoire du modèle épidémiologique. (a) Lorsque $R_0 < 1$, l'équilibre sans maladie E_0 appartient à la cellule C_1 . (b) Lorsque $R_0 > 1$, l'équilibre endémique E_1 appartient à la cellule C_4 .

Conclusion

Résumé

- Nouvelle technique d'abstraction de systèmes continu sous forme de chaîne de Markov.
- Étude de la validité du modèle :
 - Analyse asymptotique.
 - Analyse transitoire.
- Application à un cas épidémiologique : SIR.

Conclusion

Résumé

- Nouvelle technique d'abstraction de systèmes continu sous forme de chaîne de Markov.
- Étude de la validité du modèle :
 - Analyse asymptotique.
 - Analyse transitoire.
- Application à un cas épidémiologique : SIR.

Perspective

- Couplage de chaînes de Markov par des systèmes discrets pour faire des contrôles.
- Analyse plus approfondie de l'influence de (τ, \mathcal{Q}) sur les résultats de la Chaîne de Markov.