

A Necessary and Sufficient Condition for Consensus Over Random Networks

Jeremy Krebs - Guillaume Soulié

Université Paris Saclay

13 janvier 2018

1 Introduction

- Généralités
- État de l'art
- Objectif

2 Définitions

3 Ergodicité

- Problème du Consensus

- Problème du Consensus
- Temps discret

- Problème du Consensus
- Temps discret
- Systèmes stochastiques

- Problème du Consensus
- Temps discret
- Systèmes stochastiques

Problème de la forme : $x_{k+1} = W_k \cdot x_k$

- Problème du Consensus
- Temps discret
- Systèmes stochastiques

Problème de la forme : $x_{k+1} = W_k \cdot x_k$

W_k peut être vu comme la matrice de poids d'arêtes d'un graphe aléatoire.

Le problème de consensus suscite beaucoup d'intérêt :

- Coordination d'agents autonomes

Le problème de consensus suscite beaucoup d'intérêt :

- Coordination d'agents autonomes
- Calculs de moyennes d'un groupe de capteurs

Le problème de consensus suscite beaucoup d'intérêt :

- Coordination d'agents autonomes
- Calculs de moyennes d'un groupe de capteurs
- Problèmes de rendez-vous

Le problème de consensus suscite beaucoup d'intérêt :

- Coordination d'agents autonomes
- Calculs de moyennes d'un groupe de capteurs
- Problèmes de rendez-vous

Cependant ces problèmes considèrent un système déterministe.

Il y a déjà eu plusieurs résultats sur le sujet :

- $x(k)$ converge presque sûrement si les arêtes de $G(W_k)$ sont choisies de manière indépendante et avec la même probabilité,

Il y a déjà eu plusieurs résultats sur le sujet :

- $x(k)$ converge presque sûrement si les arêtes de $G(W_k)$ sont choisies de manière indépendante et avec la même probabilité,
- La convergence en probabilité a été prouvée dans le cas d'un modèle avec des arêtes orientées et non-nécessairement indépendantes, avec une hypothèse un peu forte sur les matrices.

Objectif :

- Trouver une condition nécessaire et suffisante pour un consensus presque sûr
- Cas particulier d'un système dynamique qui converge vers un vecteur fixe avec probabilité 1

$x(k) = W_k(\omega)x(k-1)$ où W_k est une matrice de poids.

- Les W_k sont des matrices stochastiques indépendantes et identiquement distribuées,
- j a accès à i si (i, j) est une arête,
- i et j communiquent si (i, j) et (j, i) sont des arêtes,
- La relation de communication est une relation d'équivalence qui permet de regrouper les arêtes par classes d'équivalence.

Consensus en probabilité :

$\forall \epsilon > 0 \forall i, j = 1, \dots, n \ P(|x_i(k) - x_j(k)| > \epsilon) \rightarrow 0$
lorsque $k \rightarrow 0$

Consensus en probabilité :

$\forall \epsilon > 0 \forall i, j = 1, \dots, n P(|x_i(k) - x_j(k)| > \epsilon) \rightarrow 0$
lorsque $k \rightarrow 0$

Consensus presque sûr (plus forte) :

$\forall i, j = 1, \dots, n |x_i(k) - x_j(k)| \rightarrow 0$ presque sûrement.

$$x_k = W_k \dots W_1 x_0$$

Intérêt d'étudier le produit infini de matrices W_i et son ergodicité.

Notons $U^{(k,p)} = W_{p+k} \dots W_{p+1}$ le produit à gauche des matrices de la séquence.

Définition - Ergodicité faible :

La séquence infinie W_1, W_2, \dots est faiblement ergodique si et seulement si

$\forall i, j, s = 1, \dots, n$ et $\forall p > 0$ $(U_{i,s}^{k,p} - U_{j,s}^{k,p}) \rightarrow 0$ quand $k \rightarrow \infty$

Définition - Ergodicité faible :

La séquence infinie W_1, W_2, \dots est faiblement ergodique si et seulement si

$$\forall i, j, s = 1, \dots, n \text{ et } \forall p > 0 \ (U_{i,s}^{k,p} - U_{j,s}^{k,p}) \rightarrow 0 \text{ quand } k \rightarrow \infty$$

Définition - Ergodicité forte :

La séquence infinie W_1, W_2, \dots est faiblement ergodique si et seulement si

$$\forall i, s = 1, \dots, n \ U_{i,s}^{k,p} \rightarrow d_s^p \text{ quand } k \rightarrow \infty$$

où d_s^p est une constante ne dépendant pas de i

Coefficient de d'ergodicité Une fonction $\tau(\cdot)$ définie sur l'ensemble des matrices stochastiques de taille $n \times n$ est un coefficient d'ergodicité si $0 \leq \tau(\cdot) \leq 1$.

Un coefficient d'ergodicité est dît propre si : $\tau(W) = 0 \iff W = \mathbf{1}d^T$

Théorème 1 : L'ergodicité faible du produit à gauche des matrices stochastiques est équivalente à son ergodicité forte.

Théorème 1 : L'ergodicité faible du produit à gauche des matrices stochastiques est équivalente à son ergodicité forte.

Théorème 2 : Si $\tau(\cdot)$ est un coefficient d'ergodicité propre et que pour les $\forall m \geq 1$ matrices stochastiques W_k , $k = 1, \dots, m$ on a $\tau(W_m \dots W_2 W_1) \leq \prod_{k=1}^m \tau(W_k)$,

Théorème 1 : L'ergodicité faible du produit à gauche des matrices stochastiques est équivalente à son ergodicité forte.

Théorème 2 : Si $\tau(\cdot)$ est un coefficient d'ergodicité propre et que pour les $\forall m \geq 1$ matrices stochastiques W_k , $k = 1, \dots, m$ on a $\tau(W_m \dots W_2 W_1) \leq \prod_{k=1}^m \tau(W_k)$,

Alors la séquence W_k est faiblement ergodique si et seulement si il existe une séquence d'entiers croissants k_r , $k = 1, 2, \dots$ telle que :

$$\sum_{k=1}^{\infty} (1 - \tau(W_{k_{r+1}} \dots W_{k_r+1})) = \infty$$