# A Necessary and Sufficient Condition for Consensus Over Random Networks

Jeremy Krebs - Guillaume Soulié

Université Paris Saclay

14 janvier 2018



- Introduction
  - État de l'art
  - Objectif
- 2 Définitions
- 3 Ergodicité

Coordination d'agents autonomes

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

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

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

Cependant ces problèmes considéraient un système déterministe.

- Problème du Consensus
- Temps discret
- Systèmes stochastiques

- Problème du Consensus
- Temps discret
- Systèmes stochastiques

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

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

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<sub>k</sub> 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:

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

#### Consensus en probabilité :

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

## Consensus presque sûr (plus forte):

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

$$x_k = W_k ... W_1 x_0$$

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

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

## Définition - Ergodicité faible :

La séquence infinie  $W_1, W_2, ...$  est faiblement ergodique si et seulement si

$$\forall~i,j,s=1,..,n~$$
 et  $\forall~p>0~(U^{k,p}_{i,s}-U^{k,p}_{j,s})
ightarrow 0~$ quand  $k
ightarrow \infty$ 

## Définition - Ergodicité faible :

La séquence infinie  $W_1, W_2, ...$  est faiblement ergodique si et seulement si

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

## Définition - Ergodicité forte :

La séquence infinie  $W_1, W_2, ...$  est faiblement ergodique si et seulement si

$$\forall i, s = 1, ..., n \ U_{i,s}^{k,p} \to d_s^p \ \text{quand} \ k \to \infty$$
  
où  $d_s^p$  est une constante ne dépendant pas de  $i$ 

## Définition - Ergodicité faible :

La séquence infinie  $W_1, W_2, ...$  est faiblement ergodique si et seulement si

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

## Définition - Ergodicité forte :

La séquence infinie  $W_1, W_2, ...$  est faiblement ergodique si et seulement si

$$\forall i, s = 1, ..., n \ U_{i,s}^{k,p} \to d_s^p \ \text{quand} \ k \to \infty$$
  
où  $d_s^p$  est une constante ne dépendant pas de  $i$ 

Dans le contexte qui nous intéresse, on peut montrer (en utilisant les suites de Cauchy) que les notions d'ergodicité faible et fortes sont équivalentes.

#### Ergodicité - consensus

Insérer schéma ici pour montrer pourquoi l'ergodicité peut être lié au consensus.

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

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

Un coefficient d'ergodicité est dît propre si :

$$\tau(W) = 0 \iff W = \mathbf{1}d^T$$

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

Un coefficient d'ergodicité est dît propre si :

$$\tau(W) = 0 \iff W = \mathbf{1}d^T$$

Example de coefficient d'ergodicité.

**Lien ergodicité faible - coefficient d'ergodicité** L'ergodicité faible est équiavelente à :

$$\lim_{k\to\inf}\tau(U^{(k,p)})=0\quad\forall p\in\mathbb{N}$$

**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  $\tau(.)$  est un coefficient d'ergodicité propre et que pour les  $\forall m \geq 1$  matrices stochastiques  $W_k$ , k = 1, ..., m on a  $\tau(W_m...W_2W_1) \leq \prod_{k=1}^m \tau(W_k)$ ,

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

**Théorème 2 :** Si  $\tau(.)$  est un coefficient d'ergodicité propre et que pour les  $\forall m \geq 1$  matrices stochastiques  $W_k, \ k=1,..,m$  on a  $\tau(W_m..W_2W_1) \leq \prod_{k=1}^m \tau(W_k)$ ,

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

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