

# Sur la structure de graphe d'une borne stochastique

Ana Bušić

INRIA Grenoble - Rhône-Alpes

AEP 9, Aussois, juin 2008

# Plan

## Introduction

- Motivation

- Comparaison stochastique

- Approche algorithmique

## Les bornes avec une structure particulière

- Formalisme de patterns

- Conditions nécessaires et suffisantes

- Algorithme

## Conclusions

# Motivation

## Modèles markoviens

- ▶ Simplicité de modélisation des systèmes complexes : décrire les **états** et les **transitions**
- ▶ Différents formalismes de haut niveau (Petri nets, Stochastic Automata Networks, ...) → modélisation et stockage encore plus simples : décrire différentes **composantes** et leurs **interactions**
- ▶ **Problème** : l'explosion de l'espace d'états - difficile/impossible à analyser

# Motivation

## Modèles markoviens

- ▶ Simplicité de modélisation des systèmes complexes : décrire les **états** et les **transitions**
- ▶ Différents formalismes de haut niveau (Petri nets, Stochastic Automata Networks, ...) → modélisation et stockage encore plus simples : décrire différentes **composantes** et leurs **interactions**
- ▶ **Problème** : l'explosion de l'espace d'états - difficile/impossible à analyser

*Objectif : trouver une autre chaîne de Markov qui donne des **bornes** pour la chaîne initiale et qui est **plus facile à analyser***

# Ordres stochastiques

## Definition (Ordre stochastique)

Un ordre stochastique est un ordre partiel sur un espace des fonctions de répartition.

# Ordres stochastiques

## Definition (Ordre stochastique)

Un ordre stochastique est un ordre partiel sur un espace des fonctions de répartition.

## Definition (Ordre stochastique intégral)

Un ordre stochastique  $\preceq$  est dit intégral si il existe une famille  $\mathcal{F}$  telle que :

$$X \preceq Y \iff E[f(X)] \leq E[f(Y)], \forall f \in \mathcal{F},$$

quand les espérances existent.

Notation :  $\preceq_{\mathcal{F}}$  (ordre intégral généré par la famille  $\mathcal{F}$ )

# Ordres stochastiques

## Definition (Ordre stochastique)

Un ordre stochastique est un ordre partiel sur un espace des fonctions de répartition.

## Definition (Ordre stochastique intégral)

Un ordre stochastique  $\preceq$  est dit intégral si il existe une famille  $\mathcal{F}$  telle que :

$$X \preceq Y \iff E[f(X)] \leq E[f(Y)], \forall f \in \mathcal{F},$$

quand les espérances existent.

Notation :  $\preceq_{\mathcal{F}}$  (ordre intégral généré par la famille  $\mathcal{F}$ )

Exemples :

- ▶  $\preceq_{st}$  - généré par les fonctions croissantes ( $\mathcal{F}_{st}$ )
- ▶  $\preceq_{icx}$  - généré par les fonctions croissantes convexes ( $\mathcal{F}_{icx}$ )

## $\preceq_{st}$ sur un espace fini totalement ordonné

- ▶ Caractérisation sur  $S = \{1, 2, \dots, n\}$  :  
( $x$  et  $y$  deux vecteurs de probabilité)

$$x \preceq_{st} y \iff \sum_{k \geq i}^n x_k \leq \sum_{k \geq i}^n y_k, \quad i = 2, \dots, n$$

- ▶ Exemple :

$$x = (0.5, 0.4, 0.1), \quad y = (0.3, 0.5, 0.2), \quad z = (0.4, 0.1, 0.5)$$

1)  $x \preceq_{st} y$  :

$$\begin{aligned} x_3 = 0.1 &\leq 0.2 = y_3 \\ x_2 + x_3 = 0.5 &\leq 0.7 = y_2 + y_3 \end{aligned}$$

2)  $x \preceq_{st} z$

3) mais,  $y \not\preceq_{st} z$  et  $z \not\preceq_{st} y$



# Comparaison des chaînes de Markov

## Definition (Comparaison de DTMC)

$\{X_n\}_{n \geq 0}$ ,  $\{Y_n\}_{n \geq 0}$  deux DTMC sur  $(S, \preceq_S)$  :

$$\{X_n\}_{n \geq 0} \preceq_{\mathcal{F}} \{Y_n\}_{n \geq 0} \text{ si } X_n \preceq_{\mathcal{F}} Y_n, \forall n \geq 0$$

**Comparaison de matrices de trans.** :  $P \preceq_{\mathcal{F}} Q$  si  $P_{i,*} \preceq_{\mathcal{F}} Q_{i,*}$ ,  $\forall i$ .

**Monotonie** :  $P$  est  $\preceq_{\mathcal{F}}$ -monotone si pour tout  $x, y$  vect. de probabilité :  $x \preceq_{\mathcal{F}} y \Rightarrow x P \preceq_{\mathcal{F}} y P$ .

## Theorem (Conditions suffisantes)

$\{X_n\}_{n \geq 0}$ ,  $\{Y_n\}_{n \geq 0}$  DTMC avec matrices de transition  $P$ ,  $Q$ . Si :

- ▶  $X_0 \preceq_{\mathcal{F}} Y_0$ ,
- ▶  $\exists$  matrice de transition  $R$  telle que  $R$  est  $\preceq_{\mathcal{F}}$ -monotone  $R$  et  $P \preceq_{\mathcal{F}} R \preceq_{\mathcal{F}} Q$ ,

alors  $\{X_n\} \preceq_{\mathcal{F}} \{Y_n\}$ .

# Caractérisation algébrique de la monotonie

L'espace fini, totalement ordonné  $S = \{1, 2, \dots, n\}$  :

[Rappel :  $x \preceq_{st} y \iff \sum_{k \geq i}^n x_k \leq \sum_{k \geq i}^n y_k, i = 2, \dots, n$ ]

$$K_{st} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

Comparaison :

Vecteurs :

$$x \preceq_{st} y \iff x K_{st} \leq y K_{st}$$

Matrices :

$$P \preceq_{st} Q \iff P K_{st} \leq Q K_{st}$$

Monotonie :

$P$  est  $\preceq_{st}$ -monotone

$$\iff P_{i-1,*} \preceq_{st} P_{i,*}, i > 1$$

$\iff$  les colonnes de la matrice

$P K_{st}$  sont croissantes

$$(\iff K_{st}^{-1} P K_{st} \geq 0)$$

$$P = \begin{pmatrix} 0.5 & 0.4 & 0.1 \\ 0.3 & 0.3 & 0.4 \\ 0.1 & 0.4 & 0.5 \end{pmatrix}$$

$$P K_{st} = \begin{pmatrix} 1 & 0.5 & 0.1 \\ 1 & 0.7 & 0.4 \\ 1 & 0.9 & 0.5 \end{pmatrix}$$

# Construction d'une borne monotone

Algorithme de Vincent [AAV98] :

Entrée : matrice stochastique  $P$

Sortie : matrice stochastique  $Q$  telle que :

- ▶  $P \preceq_{st} Q$  ( $\sum_{k=j}^n Q_{i,k} \geq \sum_{k=j}^n P_{i,k}, \forall i$ )
- ▶  $Q$  est  $\preceq_{st}$ -monotone  
( $\sum_{k=j}^n Q_{i,k} \geq \sum_{k=j}^n Q_{i-1,k}, \forall i \geq 2, \forall j$ )

**for**  $i = 1$  **to**  $n$  **do**

**for**  $j = n$  **to**  $1$  **do**

$$Q_{i,j} = \max(\sum_{k=j}^n P_{i,k}, \sum_{k=j}^n Q_{i-1,k}) - \sum_{k=j+1}^n Q_{i,k};$$

**end**

**end**

## Propriétés :

- ▶ Optimalité :  $Q \preceq_{st} U$ , pour toute matrice  $\preceq_{st}$ -monotone  $U$  telle que  $P \preceq_{st} U$ .
- ▶ Inconvénient : Pas de garanties sur le graphe sous-jacent (le nombre et l'emplacement d'éléments non-nuls)

Exemples :

$$P = \begin{pmatrix} 0.0 & 0.3 & 0.2 & 0.5 \\ 0.4 & 0.1 & 0.3 & 0.2 \\ 0.0 & 0.0 & 0.5 & 0.5 \\ 0.2 & 0.1 & 0.1 & 0.6 \end{pmatrix} \quad Q = \begin{pmatrix} 0.0 & 0.3 & 0.2 & 0.5 \\ 0.0 & 0.5 & 0.0 & 0.5 \\ 0.0 & 0.0 & 0.5 & 0.5 \\ 0.0 & 0.0 & 0.4 & 0.6 \end{pmatrix}$$

$$P = \begin{pmatrix} 0.6 & 0.3 & 0.0 & 0.1 \\ 0.8 & 0.0 & 0.2 & 0.0 \\ 0.5 & 0.5 & 0.0 & 0.0 \\ 1.0 & 0.0 & 0.0 & 0.0 \end{pmatrix} \quad Q = \begin{pmatrix} 0.6 & 0.3 & 0.0 & 0.1 \\ 0.6 & 0.2 & 0.1 & 0.1 \\ 0.5 & 0.3 & 0.1 & 0.1 \\ 0.5 & 0.3 & 0.1 & 0.1 \end{pmatrix}$$

# Les bornes avec une structure particulière

- ▶ Objectif : Les bornes avec une structure adaptée à une méthode de résolution numérique
- ▶ Idée : isoler des contraintes structurelles élémentaires compatibles avec la comparaison et la monotonie

Supprimer la transition  $(i, j)$  : en déplaçant la masse de probabilité de l'élément  $Q_{i,j}$  vers la droite (vers les éléments  $Q_{i,k}$ ,  $k > j$ )

Créer la transition  $(i, j)$  : en déplaçant un peu de la masse de probabilité restante de gauche (des éléments  $Q_{i,k}$ ,  $k < j$ ) vers l'élément  $Q_{i,j}$  (ssi  $\sum_{k=j+1}^n Q_{i,k} < 1$ ) :

$$Q_{i,j} = \epsilon \times \left(1 - \sum_{k=j+1}^n Q_{i,k}\right), \text{ où } 0 < \epsilon < 1.$$

# Formalisme de patterns

**Pattern** = une matrice dont les éléments sont des symboles, précisant les contraintes sur le graphe de la matrice borne [BF05]

Symboles et leurs contraintes associées :

- ▶ Indépendants de la matrice initiale :
  - ▶ 0 - pas de transition
  - ▶ 1 - transition obligatoire
  - ▶ \* - pas de contrainte
- ▶ Dépendant de la matrice initiale :
  - ▶ s - préservation de transitions

Alg. de Vincent :

$$\begin{pmatrix} * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \end{pmatrix}$$

Irréductibilité (IMSUB [FP02]) :

$$\begin{pmatrix} * & s & s & s \\ 1 & * & s & s \\ * & 1 & * & s \\ * & * & 1 & * \end{pmatrix}$$

Single Input Macro State :

$$\begin{pmatrix} * & * & 0 & 0 & * & 0 & * \\ * & * & 0 & 0 & * & 0 & * \\ \hline 0 & * & * & * & * & 0 & * \\ 0 & * & * & * & * & 0 & * \\ 0 & * & * & * & * & 0 & * \\ \hline 0 & * & 0 & 0 & * & * & * \\ 0 & * & 0 & 0 & * & * & * \end{pmatrix}$$

- ▶ Def. Pattern  $T$  est **compatible** avec  $P$  si il existe une borne supérieure  $\preceq_{st}$ -monotone  $Q$  conforme à  $T$

- ▶ Def. Pattern  $T$  est **compatible** avec  $P$  si il existe une borne supérieure  $\preceq_{st}$ -monotone  $Q$  conforme à  $T$
- ▶ Exemple :  $T$  n'est pas compatible avec  $P$  ( $P_{1,4} = 0.1$  et  $T_{1,4} = 0$ )

$$P = \begin{pmatrix} 0.2 & 0.3 & 0.4 & 0.1 \\ 0 & 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.1 & 0.4 & 0.1 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 & 0 & 0.5 \end{pmatrix} \quad T = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$



- ▶ Def. Pattern  $T$  est **compatible** avec  $P$  si il existe une borne supérieure  $\preceq_{st}$ -monotone  $Q$  conforme à  $T$
- ▶ Exemple :  $T$  n'est pas compatible avec  $P$  ( $P_{1,4} = 0.1$  et  $T_{1,4} = 0$ )

$$P = \begin{pmatrix} 0.2 & 0.3 & 0.4 & 0.1 \\ 0 & 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.1 & 0.4 & 0.1 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 & 0 & 0.5 \end{pmatrix} \quad T = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

- ▶ Conditions nécessaires et suffisantes ? (pour  $\{0, 1, \star\}$ )

- ▶ Def. Pattern  $T$  est **compatible** avec  $P$  si il existe une borne supérieure  $\preceq_{st}$ -monotone  $Q$  conforme à  $T$
- ▶ Exemple :  $T$  n'est pas compatible avec  $P$  ( $P_{1,4} = 0.1$  et  $T_{1,4} = 0$ )

$$P = \begin{pmatrix} 0.2 & 0.3 & 0.4 & 0.1 \\ 0 & 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.1 & 0.4 & 0.1 & 0.4 \\ 0.2 & 0.3 & 0 & 0.5 \end{pmatrix} \quad T = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

- ▶ Conditions nécessaires et suffisantes ? (pour  $\{0, 1, \star\}$ )
- ▶ Matrice  $P$  :

$$l_i^P = \min\{k \mid P_{i,k} > 0\}, \quad u_i^P = \max\{k \mid P_{i,k} > 0\}.$$

Pattern  $T$  :

$$l_i^T = \min\{k : T_{i,k} \neq 0\}, \quad u_i^T = \max\{k : T_{i,k} \neq 0\},$$

$$L_i^T = \begin{cases} n, & T_{i,k} \neq 1, \forall k \\ \min\{k : T_{i,k} = 1\}, & \text{sinon} \end{cases}, \quad U_i^T = \begin{cases} 1, & T_{i,k} \neq 1, \forall k \\ \max\{k : T_{i,k} = 1\}, & \text{sinon} \end{cases}$$

► Conditions nécessaires :

► Conditions nécessaires :

- Il existe une matrice  $Q$  conforme à  $T$  telle que  $P \preceq_{st} Q$  ssi :

$$l_i^P \leq L_i^T \quad \text{et} \quad u_i^P \leq u_i^T, \quad \forall i.$$

► Conditions nécessaires :

- Il existe une matrice  $Q$  conforme à  $T$  telle que  $P \preceq_{st} Q$  ssi :

$$l_i^P \leq L_i^T \quad \text{et} \quad u_i^P \leq u_i^T, \quad \forall i.$$

- Il existe une matrice  $\preceq_{st}$ -monotone conforme à  $T$  ssi :

$$L_{i+1}^T \geq \max_{1 \leq k \leq i} l_k^T \quad \text{et} \quad u_{i+1}^T \geq \max_{1 \leq k \leq i} U_k^T, \quad 1 \leq i < n.$$

► Conditions nécessaires :

- Il existe une matrice  $Q$  conforme à  $T$  telle que  $P \preceq_{st} Q$  ssi :

$$l_i^P \leq L_i^T \quad \text{et} \quad u_i^P \leq u_i^T, \quad \forall i.$$

- Il existe une matrice  $\preceq_{st}$ -monotone conforme à  $T$  ssi :

$$L_{i+1}^T \geq \max_{1 \leq k \leq i} l_k^T \quad \text{et} \quad u_{i+1}^T \geq \max_{1 \leq k \leq i} U_k^T, \quad 1 \leq i < n.$$

► Conditions suffisantes ?

► Conditions nécessaires :

- Il existe une matrice  $Q$  conforme à  $T$  telle que  $P \preceq_{st} Q$  ssi :

$$l_i^P \leq l_i^T \quad \text{et} \quad u_i^P \leq u_i^T, \quad \forall i.$$

- Il existe une matrice  $\preceq_{st}$ -monotone conforme à  $T$  ssi :

$$L_{i+1}^T \geq \max_{1 \leq k \leq i} l_k^T \quad \text{et} \quad u_{i+1}^T \geq \max_{1 \leq k \leq i} U_k^T, \quad 1 \leq i < n.$$

► Conditions suffisantes ? **non**

Exemple :  $P$  est conforme à  $T$ ,  $R$  est  $\preceq_{st}$ -monotone et conforme à  $T$ , mais  $T$  n'est pas compatible avec  $P$

$$P = \begin{pmatrix} 0.3 & 0.2 & 0.4 & 0.1 \\ 0.1 & 0.3 & 0.6 & 0 \\ 0 & 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.2 & 0 & 0.1 & 0.7 \end{pmatrix}, \quad R = \begin{pmatrix} 0.3 & 0.2 & 0.4 & 0.1 \\ 0.1 & 0.3 & 0.5 & 0.1 \\ 0.1 & 0.3 & 0.4 & 0.2 \\ 0.1 & 0.1 & 0.1 & 0.7 \end{pmatrix}$$

$$T = \begin{pmatrix} * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ 1 & * & * & * \end{pmatrix}.$$

Thm. Pattern  $T$  est compatible avec  $P$  ssi :

- ▶ Il existe une matrice  $Q$  conforme à  $T$  telle que  $v(P) \preceq_{st} Q$  ( $v(P)$  - borne supérieure  $\preceq_{st}$ -monotone obtenue par l'algorithme de Vincent) :

$$l_i^{v(P)} \leq L_i^T \quad \text{et} \quad u_i^{v(P)} \leq u_i^T, \quad \forall i.$$

$$\text{et } l_i^{v(P)} = \max_{k \leq i} l_k^P, \quad u_i^{v(P)} = \max_{k \leq i} u_k^P, \quad \forall i.$$

- ▶ Il existe une matrice  $\preceq_{st}$ -monotone conforme à  $T$  ssi :

$$L_{i+1}^T \geq \max_{1 \leq k \leq i} l_k^T \quad \text{et} \quad u_{i+1}^T \geq \max_{1 \leq k \leq i} u_k^T, \quad 1 \leq i < n.$$



# Algorithme

- ▶ Entrée : matrice stochastique  $P$  et pattern  $T$
- ▶ Sortie : une matrice  $Q$   $\preceq_{st}$ -monotone, conforme à  $T$  et telle que  $P \preceq_{st} Q$

```

for  $i = 1$  to  $n$  do
   $last = -1$  (élément où on peut mettre la masse de proba) ;
  for  $j = n$  downto  $1$  do
    Contraintes de comparaison :
     $sum = \sum_{k=j}^n P_{i,k}$ ;
    Contraintes de monotonie :
    if  $i > 1$  then  $sum = \max(sum, \sum_{j=k}^n Q_{i-1,k})$ ;
    Calcul de candidat pour l'élément courant :
    if  $j < n$  then  $Q_{i,j} = \max(0, sum - \sum_{j=k+1}^n Q_{i,k})$ ;
    else  $Q_{i,j} = sum$ ;
    Vérification des contraintes de pattern :
    switch  $T_{i,j}$  do
      modification de la ligne  $Q_{i,*}$  en fonction de  $T_{i,j}$ ;
      mise à jour éventuelle de la valeur  $last$ ;
    end
  end
end
end

```

```

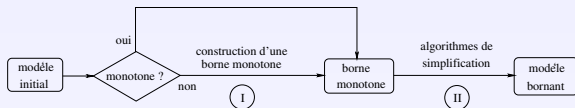
case ★
  last = j;
case 0
  if  $Q_{i,j} > 0$  then
    if  $last > 0$  then
       $Q_{i,last} = Q_{i,last} + Q_{i,j}$ ;
       $Q_{i,j} = 0$ ;
    else STOP : non-compatible!;
  end
case 1, s
  last = j;
  if  $Q_{i,j} = 0$  then
    if  $T_{i,j} = 1$  or  $(T_{i,j} = s$  and  $P_{i,j} > 0)$  then
      if  $\sum_{k=j+1}^n Q_{i,k} < 1$  then  $Q_{i,j} = \epsilon \times (1 - \sum_{k=j+1}^n Q_{i,k})$ ;
      else STOP : non-compatible!;
    end
  end
end

```

# Propriétés

- ▶ Borne ssi  $T$  compatible avec  $P$
- ▶ Optimalité pour les patterns avec  $\{0, \star\}$
- ▶ Un seul algorithme et une seule preuve
- ▶ Pour considérer une nouvelle structure de la borne il suffit de décrire son pattern

# Construction de bornes en 2 étapes



## ▶ Deux étapes :

- ▶ Construction d'une borne monotone :  $R = v(P)$
- ▶ Construction d'une borne  $Q$  ( $R \leq_{st} Q$ ) conforme à  $T$ . Ssi

$$l_i^R \leq L_i^T \quad \text{et} \quad u_i^R \leq u_i^T, \quad \forall i.$$

- ▶ Pour  $\{0, \star\}$  la borne en 2 étapes est toujours meilleure (que la borne monotone).
- ▶ Patterns non-monotones !
- ▶ Attention : que pour les patterns  $\{0, 1, \star\}$  (s depend de la matrice initiale)

# Conclusions

- ▶ Bornes ayant une structure de graphe pour laquelle il existe un algorithme numérique adapté
- ▶ Description très simple des contraintes sur le graphe de la matrice borne  
(nouvelle structure - il suffit de décrire son pattern)
- ▶ La version plus longue de ce travail [Bus07, Section 4.1]
- ▶ Travaux connexes : de bornes ayant la forme close [BBP07], ou qui permettent de réduire l'espace d'états en calculant une borne agrégeable [Tru00, FP02]



O. Abu-Amsa and J.-M. Vincent.

An algorithm to bound functionals of Markov chains with large state space.  
In *4th INFORMS Conference on Telecommunications, Boca Raton, FL, 1998*.



M. Ben Mamoun, A. Busic, and N. Pekergin.

Generalized class C Markov chains and computation of closed-form bounding distributions.  
*Probability in the Engineering and Informational Sciences*, 21(2) :235–260, 2007.



A. Busic and J.-M. Fourneau.

A matrix pattern compliant strong stochastic bound.  
In *SAINT-W 2005 Proceedings*, pages 256–259, Washington, DC, USA, 2005.  
IEEE Computer Society.



A. Busic.

*Comparaison stochastique de modèles markoviens : une approche algorithmique et ses applications en fiabilité et en évaluation de performance*.  
PhD thesis, Université de Versailles, 2007.  
[http://www.prism.uvsq.fr/~abusiq/PhDthesis/busic\\_these.pdf](http://www.prism.uvsq.fr/~abusiq/PhDthesis/busic_these.pdf).



J.-M. Fourneau and N. Pekergin.

An algorithmic approach to stochastic bounds.  
In *Performance Evaluation of Complex Systems : Techniques and Tools, Performance 2002, Tutorial Lectures*, pages 64–88. Springer-Verlag, 2002.



L. Truffet.

Reduction technique for discrete time Markov chains on totally ordered state space using stochastic comparisons.  
*Journal of Applied Probability*, 37(3) :795–806, 2000.