

# Pattern-based bounding algorithm

A. Busic, J. M. Fourneau

*Laboratoire PRISM*

*Université de Versailles*

*email: {abusic, jmf}@prism.uvsq.fr*

14 Octobre 2004

## Plan

- Rappels sur la comparaison stochastique
- Bornes stochastiques : approche algorithmique
- Généralisation : algorithme pattern-based
- Exemples de patterns
- Implémentation
- Conclusion

## Ordres stochastiques

- **Définition** Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires à valeurs dans un espace totalement ordonné.

$$X \preceq_{\mathcal{F}} Y \Leftrightarrow E[f(X)] \leq E[f(Y)], f \in \mathcal{F}$$

à condition que les espérances existent.

- L'ordre stochastique fort  $\preceq_{st}$  est généré par la classe des fonctions croissantes.
- **Propriété** :  $X \preceq_{st} Y \Leftrightarrow F_X \geq F_Y$ ,  $F_X$  et  $F_Y$  fonctions de répartition de  $X$  et  $Y$ .

- Caractérisation de l'ordre  $st$  pour l'espace d'états fini,  $E = \{1, 2, \dots, n\}$  :

Soient  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires à valeurs dans  $E$  et les vecteurs de distribution  $p_X$  et  $p_Y$ , alors

$$X \preceq_{st} Y \iff \sum_{k=j}^n p_X(k) \leq \sum_{k=j}^n p_Y(k), \quad j = 1, \dots, n.$$

- Exemple :

$$(0.4, 0.1, 0.2, 0.3) \preceq_{st} (0.4, 0.1, 0.1, 0.4)$$

$$(0.4, 0.1, 0.2, 0.3) \not\preceq_{st} (0.4, 0.2, 0.1, 0.3)$$

## Comparaison des chaînes de Markov

- Restriction : DTMC avec l'espace d'états fini  $E = \{1, 2, \dots, n\}$ , totalement ordonné.

- **Comparaison des matrices des transitions**

**Définition** Soient  $P$  et  $Q$  deux matrices stochastiques de même taille:

$$P \preceq_{st} Q \iff P_{i,*} \preceq_{st} Q_{i,*} \quad \forall i.$$

- **Monotonie**

- **Définition** Une matrice stochastique  $P$  est st-monotone si et seulement si pour tout les  $u$  et  $v$ ,

$$u \preceq_{st} v \Rightarrow uP \preceq_{st} vP.$$

- **Caractérisation** : Une matrice stochastique  $P$  est st-monotone si et seulement si pour chaque  $i < n$ ,  $P_{i,*} \preceq_{st} P_{i+1,*}$

**Théorème** Soient  $\{X(n), n \geq 0\}$  et  $\{Y(n), n \geq 0\}$  deux DTMC homogènes avec les matrices de transitions  $P$  et  $Q$ . Si

- $X(0) \preceq_{st} Y(0)$ ,
- au moins une des matrices  $P$  et  $Q$  est st-monotone,
- les matrices  $P$  et  $Q$  sont st-comparables, i.e.,  $P_{i,*} \preceq_{st} Q_{i,*} \quad \forall i$ ,

alors

$$\{X(n)\} \preceq_{st} \{Y(n)\}.$$

Si les distributions stationnaires  $\pi_X$  et  $\pi_Y$  existent, alors

$$\pi_X \preceq_{st} \pi_Y.$$

## Bornes stochastiques: approche algorithmique

- Problème: Pour une matrice de transitions  $P$  donnée trouver une matrice  $Q$  st-monotone et telle que  $P \preceq_{st} Q$  (théorème  $\Rightarrow$  comparaison des DTMC).
- Contraintes:
$$\begin{cases} \sum_{k=j}^n p_{i,k} \leq \sum_{k=j}^n q_{i,k}, & \forall i, j & (P \preceq_{st} Q) \\ \sum_{k=j}^n q_{i-1,k} \leq \sum_{k=j}^n q_{i,k}, & \forall i > 1, j & (\text{st-monotonie de } Q) \end{cases} \quad (1)$$
- Algorithme de base : utiliser les égalités dans (1).

$$\begin{cases} \sum_{k=j}^n q_{1,k} & = & \sum_{k=j}^n p_{1,k} \\ \sum_{k=j}^n q_{i,k} & = & \max\left(\sum_{k=j}^n q_{i-1,k}, \sum_{k=j}^n p_{i,k}\right) \quad \forall i > 1, j \end{cases}$$

## Algorithme de Vincent

données: matrice stochastique  $P$

résultat: matrice stochastique  $Q$ , st-monotone,  $P \preceq_{st} Q$

$q_{1,n} = p_{1,n};$

**for**  $i=2$  **to**  $n$  **do**  $q_{i,n} = \max(q_{i-1,n}, p_{i,n});$

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

$q_{1,j} = p_{1,j};$

**for**  $i=2$  **to**  $n$  **do**

$q_{i,j} = \max\left(\sum_{k=j}^n q_{i-1,k}, \sum_{k=j}^n p_{i,k}\right) - \sum_{k=j+1}^n q_{i,k};$

**end**

**end**

## Propriétés d'algorithme de Vincent

- L'algorithme intuitif.
- **Théorème** (Optimalité) Algorithme de Vincent donne la plus petite borne supérieure, st-monotone pour la matrice  $P$ , i.e. si  $U$  est une autre borne supérieure, st-monotone de  $P$ , alors  $Q \preceq_{st} U$ .  
(voir Abu-Amsha O., Vincent J.-M.: An algorithm to bound functionals of Markov chains with large state space. Int: 4th INFORMS Conf. on Tel., 1998. )
- La borne  $Q$  obtenue par cet algorithme peut être **réductible** même pour une matrice  $P$  irréductible.
- La résolution numérique de  $Q$  n'est pas plus simple que celle de  $P$ .

## Algorithme IMSUB

- **Rendre la borne irréductible (une solution):**
  - garder les transitions dans le triangle supérieur et
  - imposer la sous diagonale strictement positive.
- **Théorème** Soit  $P$  une matrice stochastique irréductible. La borne obtenue par IMSUB est irréductible si et seulement si  $p_{1,1} > 0$  et chaque ligne du triangle inférieur de la matrice  $P$  contient au moins un élément  $> 0$ .

**données:** matrice stochastique  $P$ ;  $\epsilon \in < 0, 1 >$

**résultat:** matrice stoch.  $Q$ , st-monotone, irréductible,  $P \succeq_{st} Q$

1  $q_{1,n} = p_{1,n}$ ;

2 **for**  $i=2$  **to**  $n$  **do**  $q_{i,n} = \max(q_{i-1,n}, p_{i,n})$ ;

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

4  $q_{1,j} = p_{1,j}$ ;

5 **for**  $i=2$  **to**  $n$  **do**

6  $q_{i,j} = \max(0, \max(\sum_{k=j}^n q_{i-1,k}, \sum_{k=j}^n p_{i,k}) - \sum_{k=j+1}^n q_{i,k})$ ;

7 **if**  $(q_{i,j} = 0)$  **and**  $(\sum_{k=j+1}^n q_{i,k} < 1)$  **and**

$((p_{i,j} > 0)$  **or**  $(i = j - 1))$  **then**

8  $q_{i,j} = \epsilon \times (1 - \sum_{k=j+1}^n q_{i,k})$

9 **end**

10 **end**

11 **end**

## Algorithmes imposant la forme de borne

- Algorithme de Vincent : utilisation des égalités.  
Sans égalités :
  - perte d’optimalité
  - possibilité d’imposer la forme de borne (réduire la complexité de la résolution numérique)
- Les formes utilisées : Upper-Hessenberg, Single Input Macro States, complément stochastique, ...
- Utilisation des algorithmes spécifiques pour la résolution numérique.

## Généralisation : approche des patterns

- Idée : faire un seul algorithme capable de créer la borne respectant la forme imposée.
- Données : la matrice stochastique  $P$ ; la matrice  $T$  décrivant la forme souhaitée (pattern)
- Résultat : (si possible) une borne supérieure (dans le sens st) de  $P$  respectant la forme  $T$ ; si une telle borne n'existe pas, l'algorithme envoie le message de non-compatibilité de  $P$  et  $T$ .

## Pattern booléen

- Imposer la structure exacte de la borne (graphe de transitions).
- **Définition** Un **pattern booléen** est une matrice  $T = (t_{i,j})_{i,j=1}^n$ ,  $t_{i,j} \in \{0, 1\}$ . La borne  $Q$  respecte le pattern  $T$  si et seulement si

$$\forall i, j, q_{i,j} > 0 \iff t_{i,j} = 1.$$

Un pattern est **compatible** avec une matrice de transition  $P$  si il existe au moins une borne  $Q$  st-monotone,  $P \preceq_{st} Q$  telle que  $Q$  respecte le pattern  $T$ .

Algorithme pour construire la borne  $Q$  st-monotone,  $P \preceq_{st} Q$  telle que  $Q$  respecte le pattern  $T$ . Idée:

- Créer une transition: prendre une partie du reste de la masse de probabilité dans la ligne traitée. (Attention: le reste doit être  $> 0$ .)
- Supprimer une transition: déplacer la masse à droite. (Attention: on doit avoir un 1 à droite.)

Pour un pattern  $T$  compatible avec la matrice  $P$  on obtient toujours une telle borne  $Q$ .

```

for  $i = 1$  to  $n$  do
   $last = -1$ ;
  for  $j = n$  to  $1$  do
    if ( $i > 1$  and  $j < n$ ) then
       $temp = \max(0, \max(\sum_{k=j}^n q_{i-1,k}, \sum_{k=j}^n p_{i,k}) - \sum_{j=k+1}^n q_{i,k})$ ;
    else if ( $i > 1$ ) then  $temp = \max(p_{i,n}, q_{i-1,n})$ ;
    else if ( $j < n$ ) then  $temp = \max(0, \sum_{k=j}^n p_{1,k} - \sum_{k=j+1}^n q_{1,k})$ ;
    else  $temp = p_{1,n}$ ;
    PATTERN BLOCK;
  end
end

```

```

PATTERN BLOCK :
switch  $t_{i,j}$  do
  case 0
    if  $temp > 0$  then
      if  $last > 0$  then  $q_{i,last} = q_{i,last} + temp$ ;
        else STOP : non compatible!;
      case 1
        last = j;
        if  $temp > 0$  then  $q_{i,j} = temp$ ;
          else if  $\sum_{k=j+1}^n q_{1,k} < 1$  then  $q_{i,j} = \epsilon \times (1 - \sum_{k=j+1}^n q_{i,k})$ ;
            else STOP : non compatible!;
          end
        end
    end
  end
end

```

## Pattern généralisé

- Comment inclure l'algorithme de base?

→ Introduction du nouveau signe : \*

$t_{i,j} = *$   $\Rightarrow$  pas de condition supplémentaire sur  $p_{i,j}$

- La partie correspondante du PATTERN BLOCK :

```
case *  
  last = j;  
   $q_{i,j} = temp$ ;  
end
```

- Autres lettres du pattern alphabet:
  - s (pas de suppression des transitions de  $P$ ):
 
$$t_{i,j} = s \text{ et } p_{i,j} > 0 \Rightarrow q_{i,j} > 0$$
  - w (éviter de supprimer les transitions de  $P$ ):
 
$$t_{i,j} = w \text{ et } p_{i,j} > 0 \Rightarrow q_{i,j} > 0 \text{ si possible}$$
- La partie correspondante du PATTERN BLOCK :
 

```

case s, w
  last = j;
  if temp > 0 then qi,j = temp;
  else if pi,j > 0 then
    if  $\sum_{k=j+1}^n q_{1,k} < 1$  then qi,j =  $\epsilon \times (1 - \sum_{k=j+1}^n q_{i,k})$ ;
    else if ti,j = s then STOP : non-compatible!;
  end
      
```

## Quelques patterns

Algorithme de Vincent :  $t_{i,j} = *$ ,  $\forall i, j$ , i.e.  $T =$

$$\begin{bmatrix} * & * & \dots & * \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ * & * & \dots & * \end{bmatrix} .$$

IMSUB :  $t_{i,j} =$

$$\begin{cases} s, j \geq i \\ 1, j = i - 1, \text{ i.e. } T = \\ w, j < i \end{cases}$$

$$\begin{bmatrix} s & s & \dots & s & s \\ 1 & s & \dots & s & s \\ w & 1 & \dots & s & s \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ w & w & \dots & 1 & s \end{bmatrix} .$$

$$\text{Upper-Hessenberg: } t_{i,j} = \begin{cases} s, & j \geq i \\ 1, & j = i - 1, \text{ i.e. } T = \\ 0, & j < i \end{cases} \begin{bmatrix} s & s & \dots & s & s \\ 1 & s & \dots & s & s \\ 0 & 1 & \dots & s & s \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & s \end{bmatrix} .$$

### Single Input Macro State Markov Chain

- Partition d'espace d'états en macro-états: chaque macro-état a un seul état d'entrée (les transitions entrant dans un macro-état doivent passer par son état d'entrée).
  - Algorithme de calcul de la distribution stationnaire:
    - Deux étapes:
      - résolution de chaque macro-état,
      - résolution de la chaîne composée que des états d'entrée.
- Feinberg et Chiu: A method to calculate steady-state distributions of large Markov chains by aggregating states. Oper. Res, V 35 (1987) 282–290.

# Single Input Macro States Pattern:

$$T = \begin{bmatrix} * & \dots & * & * & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & * \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ * & \dots & * & * & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & * \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & * & * & \dots & * & \dots & 0 & * \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & * & * & \dots & * & \dots & 0 & * \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & * & * & \dots & * & \dots & 0 & * \end{bmatrix}$$

## Complément stochastique

- Décomposition de  $Q$  en quatre blocks:  $\begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}$   $A, B, C$  et  $D$  les matrices de taille  $n_0 * n_0, n_0 * n_1, n_1 * n_0$  et  $n_1 * n_1$  ( $n_0 + n_1 = n$ ).  
 $\pi = (\pi_0 \pi_1)$ .
- $Q$  irréductible  $\Rightarrow I - D$  n'est pas singulière.
- Calcul de la distribution stationnaire:

$$\begin{cases} \pi_0 R = 0, \\ \pi_0 r = 1, \\ \pi_1 = \pi_0 H, \end{cases}$$

où  $H = B(I - D)^{-1}$ ,  $R = I - A - HC$  et  $r = e_0 + He_1$ .

- Quessette:  $D$  triangulaire supérieur  $\Rightarrow$  simplifier le calcul de  $H$ .  
( $I - D$  inversible si et seulement si  $d_{i,i} < 1, \forall i$ .)

- Pattern pour le complément stochastique avec le block  $D$  triangulaire supérieur dominant une borne irréductible (pour une matrice  $P$  compatible):

$$\begin{bmatrix} * & \dots & * & * & 1 & * & \dots & * & * \\ 1 & \dots & * & * & * & * & \dots & * & * \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ * & \dots & 1 & * & * & * & \dots & * & * \\ * & \dots & * & * & * & 1 & \dots & * & * \\ * & \dots & * & * & 0 & * & \dots & * & * \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ * & \dots & * & * & 0 & 0 & \dots & * & 1 \\ * & \dots & * & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & * \end{bmatrix} .$$

## Implémentation

- Utilise la représentation creuse des matrices ( $P$ ,  $Q$  et  $T$ ).
- Calcul ligne par ligne.
- Garde en mémoire 4 vecteurs creux (lignes actuelles de  $P$ ,  $Q$  et  $T$  et la ligne précédente de  $Q$ ).

- Temps de calcul (AMD Athlon 1 GHz; 128Mo):

Size	Trans. nb.	Imsub Patt.	SI Pattern 10 blocks	100 blocks	IMSUB [3]
251502	1005003	12.8s	16.4s	77.8s	18.3s
1003002	4010003	52.5s	66.5s	315.7s	72.9s

## Conclusion

- Généralisation des algorithmes existants de calcul de bornes st.
- Pour imposer une nouvelle structure de borne il suffit de définir juste le pattern à la place d'écrire un nouvel algorithme.
- Introduction éventuelle d'autres lettres dans le pattern alphabet, imposant d'autres types de structure.
- Possible d'intégrer cet algorithme dans PEPS.
- Chercher les nouveaux patterns permettant de diminuer la complexité de la résolution numérique en respectant au maximum la forme de la matrice initiale (qualité de la borne).

# References

- [1] Abu-Amsha O., Vincent J.-M.: An algorithm to bound functionals of Markov chains with large state space. In: 4th INFORMS Conference on Telecommunications, Boca Raton, Florida, (1998)
- [2] Feinberg B.N., Chiu S.S.: A method to calculate steady-state distributions of large Markov chains by aggregating states. In: Oper. Res, V 35 (1987) 282–290
- [3] Fourneau J.M., Lecoz M., Quessette F.: Algorithms for an irreducible and lumpable strong stochastic bound. In: Linear Algebra and its Applications, V 386 (2004) 167–185
- [4] Fourneau J.M., Quessette F.: Graphs and Stochastic Automata Networks. In: Proc. 2nd Int. Workshop on the Numerical Solution of Markov Chains, Raleigh, USA, (1995)
- [5] Keilson J., Kester A.: Monotone matrices and monotone Markov processes. In: Stochastic Processes and Their Applications, V5 (1977) 231–241
- [6] Linear Algebra and its Applications, V 386 (2004)
- [7] Meyer C.D.: Stochastic complementation, uncoupling Markov chains, and the theory of nearly reducible systems. In: SIAM Review. V31 (1989) 240–272.
- [8] Stewart W. J.: Introduction to the Numerical Solution of Markov Chains. Princeton University Press, (1994)
- [9] Stoyan D.: Comparison Methods for Queues and Other Stochastic Models. John Wiley & Sons, Berlin, Germany, (1983)