

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 π_X et π_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
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):

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

.

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)