

# Approximation d'Equilibres

Michel de Rougemont,  
Université Paris II & LRI



# Notions d'Approximation

## 1. Jeux matriciels

- Nash approché,
- Equilibres de faible support,

## 2. Jeux dynamiques

- Jeu fictif
- Rationalité limitée
- Approximation de stratégies

## Equilibres de Nash approchés

Une paire  $(x', y')$  est un équilibre approché si:

$$\forall x, \quad x \cdot A \cdot y' \leq x' \cdot A \cdot y' + \varepsilon$$

$$\forall y, \quad x' \cdot B \cdot y \leq x' \cdot B \cdot y' + \varepsilon$$

Lipton, Markakis, Mehta 2003: Pour tout équilibre de Nash  $(x^*, y^*)$  il existe un équilibre approché qui l'approxime, de support:

$$k = (\text{Log } n) / \varepsilon^2$$

On a:

$$|x' \cdot A \cdot y' - x^* \cdot A \cdot y^*| \leq \varepsilon$$

$$|x' \cdot B \cdot y' - x^* \cdot B \cdot y^*| \leq \varepsilon$$

Référence: Playing large games using simple strategies, R. Lipton, E. Markakis, A. Mehta, ECOM 03

## Existence d'Equilibres approchés

Existence d'équilibres approchés démontrée par la méthode probabiliste.

**Prob [ il existe un tel  $(x',y')$  ]  $> 0$**

Exemple :  $(3/5, 2/5)$   $(0, 1/2, 1/2)$  est Nash  
 $(1, 0)$   $(0, 1/3, 2/3)$  est- il  $\varepsilon$  - Nash ?

Preuve: Soit  $k$  tirages de stratégies pures selon  $x^*$ .

Soit  $x'$  la stratégie mixte uniforme obtenue.

$$\Phi_1 : \left\{ \left| x'.A.y - x^*.A.y \right| \leq \varepsilon / 2 \right\}$$

$$\Phi_2 : \left\{ \left| x'.B.y - x^*.B.y \right| \leq \varepsilon / 2 \right\}$$

$$\pi_{1,i} : \left\{ x^i.A.y \leq x'.A.y + \varepsilon \right\} \text{ pour } i = 1, \dots, n$$

$$\pi_{2,j} : \left\{ x'.B.y^j \leq x'.B.y + \varepsilon \right\} \text{ pour } j = 1, \dots, n$$

$$\text{Good} = \Phi_1 \cap \Phi_2 \cap \pi_{1,i} \cap \pi_{2,j}$$

## Existence d'Equilibres approchés

On veut montrer :  $\Pr [\text{Good}] > 0$

$$\Pr [\neg \text{Good}] \leq \Pr [\neg \Phi_1] + \Pr [\neg \Phi_2] + \sum_{i=1}^n \Pr [\neg \pi_{1,i}] + \sum_{j=1}^n \Pr [\neg \pi_{2,j}]$$

Borner chaque probabilité:

Pour  $\Phi_1 : \left\{ \left| x' \cdot A \cdot y - x^* \cdot A \cdot y^* \right| \leq \varepsilon / 2 \right\}$

$$\Phi_{1,a} : \left\{ \left| x' \cdot A \cdot y^* - x^* \cdot A \cdot y^* \right| \leq \varepsilon / 4 \right\}$$

$$\Phi_{1,b} : \left\{ \left| x' \cdot A \cdot y - x' \cdot A \cdot y^* \right| \leq \varepsilon / 4 \right\}$$

$$\Phi_{1,a} \cap \Phi_{1,b} \subseteq \Phi_1$$

$x' \cdot A \cdot y^*$  est la somme de  $k$  variables indépendantes de moyenne  $x^* \cdot A \cdot y^*$

## Equilibres approchés

$$\Phi_{1, a} : \left\{ \left| x' \cdot A \cdot y^* - x^* \cdot A \cdot y' \right| \leq \varepsilon / 4 \right\}$$

$$\text{Prob} \left[ \neg \Phi_{1, a} \right] \leq 2 \cdot e^{-k \varepsilon^2 / 8}$$

Par Chernoff-Hoeffding:

Similairement pour

$$\neg \Phi_{1, b} \text{ et donc } \text{Prob} \left[ \neg \Phi_1 \right] \leq 4 \cdot e^{-k \varepsilon^2 / 8}$$

$$\text{Pr} \left[ \neg \text{Good} \right] \leq \text{Pr} \left[ \neg \Phi_1 \right] + \text{Pr} \left[ \neg \Phi_2 \right] + \sum_{i=1}^n \text{Pr} \left[ \neg \pi_{1,i} \right] + \sum_{j=1}^n \text{Pr} \left[ \neg \pi_{2,j} \right]$$

$$\text{Pr} \left[ \neg \text{Good} \right] \leq 8 \cdot e^{-k \varepsilon^2 / 8} + 8 \cdot n \cdot (e^{-k \varepsilon^2 / 8}) < 1$$

$$\text{pour } k = (\text{Log } n) / \varepsilon^2$$

# Equilibre approché pour un jeu à 2 joueurs

Lipton 2003: il existe un algorithme quasi-polynomial pour trouver tous les équilibres approchés de support:

$$k = ( \text{Log } n ) / \varepsilon^2$$

Enumérer toutes possibilités et vérifier que c'est un équilibre approché.

Les stratégies pures peuvent être substituées aux  $(x^*, y^*)$ .

Algorithme en :  $O(n^{\text{Log } n})$

Questions:

- Peut-on approximer Brouwer avec la même idée?
- Peut-on approximer Kakutani?

## Vérification approchée d'un équilibre

Il existe un algorithme quasi-polynomial pour trouver tous les équilibres approchés d'un équilibre connu.

Problème: l'équilibre n'est pas connu. Peut-on vérifier que l'équilibre satisfait une propriété simple?

Exemple: Existe-t-il un équilibre tel que  $x_1 = 0.5$  ?

Problème NP-complet.

Peut-on le vérifier approximativement?

Approche des  $\epsilon$ -testeurs

# Equilibres de faible support

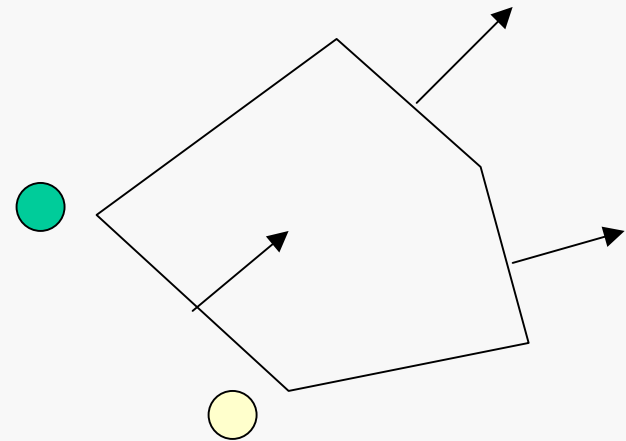
I. Barany, S. Vempala, A. Vetta, FOCS 2005

**Pour des matrices aléatoires, il existe des équilibres de support 2.**

**Polytopes associés aux stratégies de support 2.**

**Concept: Face utile pour  $x$**

$$\begin{array}{c} \begin{array}{ccc} \bullet & & \circ \\ a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{array} \end{array}$$



$(x_2, y_2)$  est  $\varepsilon$ -Nash ssi ils sont utiles l'un pour l'autre

# Jeux répétés et sous forme extensive

## 1. Jeux répétés

- Gain=Somme des gains
- Joueur fictif
- Dynamique convergente ou divergente vers un NE.

## 2. Rationalité limitée

- Apprentissage de stratégies
- Test de Propriété

# 1. Joueur fictif associé à un jeu répété

	L	R
U	3,3	0,0
D	4,0	1,1

**(D,R)** est l'Equilibre de Nash.

Soit  $\mu_1^i = (\#L, \#R)$ ,  $\mu_2^i = (\#U, \#D)$ , i.e. des stats d'ordre 1, à l'étape  $i$

$\mu_1^0 = (3, 0)$ , i.e. 3 L et 0 R, prédiction (1,0), action D

$\mu_2^0 = (1, 2)$ , i.e. 1 U et 2 D, prédiction (1/3, 2/3), action L

$$(1/3, 2/3) \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = y_1 + 2/3 \cdot y_2$$

Maximum :  $y_1 = 1$  et donc  $\mu_1^1 = (4, 0)$ ,  $\mu_2^1 = (1, 3)$

## Joueur fictif associé à un jeu répété (step 1)

	L	R
U	3,3	0,0
D	4,0	1,1

$\mu_1^1 = (4, 0)$ , *i.e.* 4 L et 0 R, prédiction (1,0), action D

$\mu_2^1 = (1, 3)$ , *i.e.* 1 U et 3 D, prédiction (1/4,3/4), action L

$$(1/4, 3/4) \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = 3/4 y_1 + 3/4 y_2$$

*Maximum* :  $y_1 = 1$  (ou  $y_2 = 1$ ) et donc  $\mu_1^2 = (5, 0)$ ,  $\mu_2^2 = (1, 4)$

## Joueur fictif associé à un jeu répété (step 2)

	L	R
U	3,3	0,0
D	4,0	1,1

$\mu_1^2 = (5, 0)$ , i.e. 5 L et 0 R, prédiction (1,0), action D

$\mu_2^2 = (1, 4)$ , i.e. 1 U et 4 D, prédiction (1/5,4/5), action R

$$(1/5, 4/5) \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = 3/5 y_1 + 4/5 y_2$$

*Maximum* :  $y_2 = 1$  et donc  $\mu_1^3 = (5, 1)$ ,  $\mu_2^3 = (1, 5)$

## Joueur fictif associé à un jeu répété (step 3)

	L	R
U	3,3	0,0
D	4,0	1,1

$\mu_1^3 = (5,1)$ , i.e. 5 L et 1 R, prédiction (1,0), action D

$\mu_2^3 = (1,5)$ , i.e. 1 U et 5 D, prédiction (1/6,4/6), action R

$$(1/6, 4/6) \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = 1/2 y_1 + 2/3 y_2$$

*Maximum* :  $y_2 = 1$  et donc  $\mu_1^4 = (5,2)$ ,  $\mu_2^5 = (1,6)$ , STABLE.

# Joueur fictif dans le jeu RSP (Rock-Scissors-Paper)

	<i>A</i>	<i>B</i>	<i>C</i>
<i>a</i>	0, 0	1, 0	0, 1
<i>b</i>	0, 1	0, 0	1, 0
<i>c</i>	1, 0	0, 1	0, 0

**Equilibre (1/3,1/3,1/3)**

**Shapley, 1964** montre que le joueur fictif ne converge pas!

Si (a,B) est la 1ère décision, alors on aura:

{(a,B)}, {(a,C)}, {(b,C)}, {(b,A)}, {(c,A)}, {(a,B)},...

Le nombre de répétitions augmente!

# Dynamique FP

Convergence ou divergence?

J. Robinson, 1951: la dynamique converge pour les jeux à somme nulle.

Shamma, Arslan, 2004: convergence pour la version continue.

[MIT OpenCourseWare](#): **6.972 Game Theory and Mechanism Design, Spring 2005**

# Rationalité limitée et Apprentissage

Chaque joueur a des ressources limitées pour définir sa stratégie:

Modèles principaux:

- Opposant suit une stratégie mixte (FP)
- Situation Bayésienne:

*Stratégies :  $\pi_1, \dots, \pi_k$ . Belief ( $p_1 \dots p_k$ )*

3. Stratégie régulière déterministe
4. Stratégie régulière probabiliste

# Approximation d'Automates

$A \equiv_{\varepsilon} B$  si tout mot  $w \in L(A)$  (resp.  $L(B)$ ) est  $\varepsilon$ -proche de  $L(B)$  (resp.  $L(A)$ )

- Distance d'Édition: Insertions, Effacements, Modifications

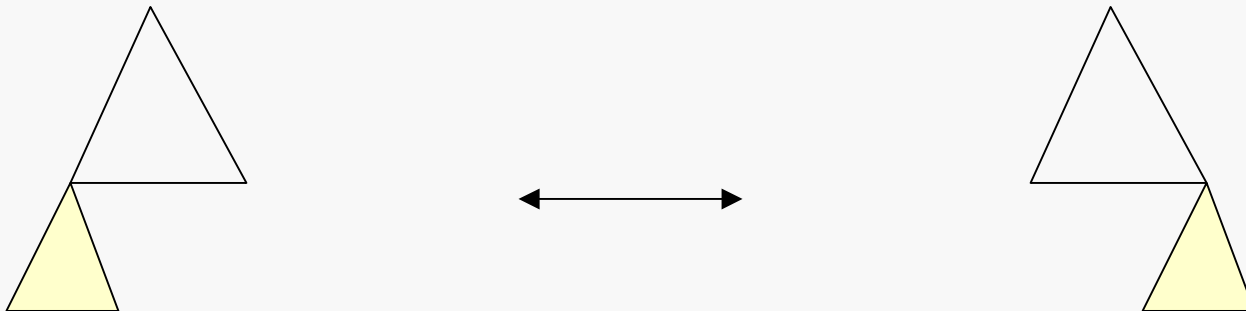
2. Distance Edition avec déplacements:

$$dist(W, W') ; dist(W, L) = \text{Min}_{W' \in L} \{ dist(W, W') \}$$

01110000**111100**11001

01110**111100**00011001

3. Distance Edition avec déplacements se généralise aux arbres ordonnés



# Uniform Statistics

$W=001010101110$  longueur  $n$ ,  $n-k+1$  blocs de longueur  $k=1/\varepsilon$

$$u.stat(W) = \frac{1}{n-k+1} \begin{pmatrix} \#n_1 \\ \dots \\ \dots \\ \#n_{2^k} \end{pmatrix}$$

$\#n_1$  number of "00...0"

$\#n_2$  number of "00...1"

$\dots$   $\dots$

$\dots$   $\dots$

$\#n_{2^k}$  number of "11...1"

Pour  $k=2$ ,  $n-k+1=11$

$$u.stat(W) = \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix} \cdot \frac{1}{11} \approx u.stat(W + \varepsilon)$$

$dist(W, W') \approx |u.stat(W) - u.stat(W')|$ , lorsque les mots sont de longueur proche,

## Distance de mots:

- NP-complet
- Testable,  $O(1)$ : échantillonner  $N$  sous-mots de longueur  $k$ :  $Y(W)$  et  $Y(W')$   
Si  $|Y(w) - Y(w')| < \varepsilon$ . accepter, sinon rejeter

# Tester for a regular language

Automate **A** définit **L**, et un polytope **H** dans l'espace des **u.stats**

$$u.stat(W) \approx \begin{pmatrix} 0.5 - \varepsilon/2 \\ \varepsilon/2 \\ \varepsilon/2 \\ 0.5 - \varepsilon/2 \end{pmatrix} \approx u.stat(Z) \approx u.stat(Y)$$

$$\begin{pmatrix} 0,25 \\ 0,25 \\ 0,25 \\ 0,25 \end{pmatrix} \approx u.stat(T)$$

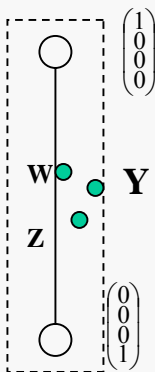
W: 0000000000111111111111

Y: 000001000011111101111

Z: 11111111111110000000000

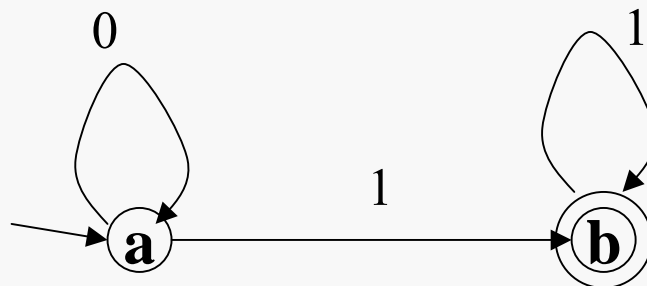
T: 01001010001011000111010101

**H**



T

**A**



**Testeur x dans L:**

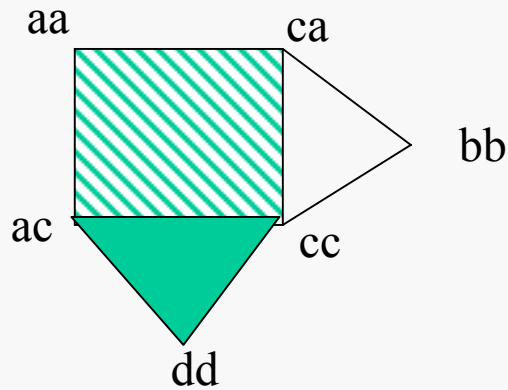
- Testable,  $O(1)$ : calculer  $Y(W)$ ,
- Si  $\text{dist}(Y(w), H) < \varepsilon$ . accepter, sinon rejeter

Remarque: robustesse au bruit.

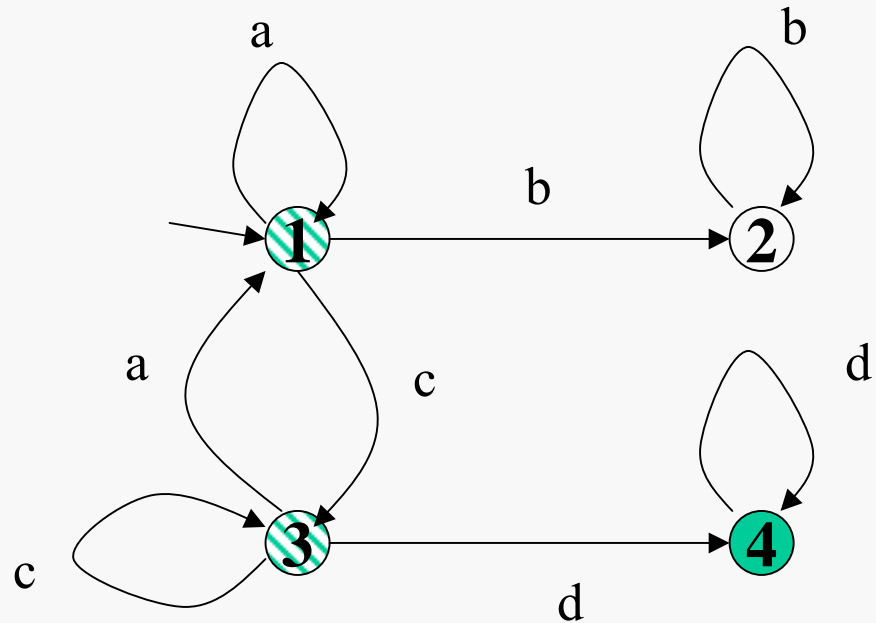
# Pair (A,H)

Blocs,  $k=2$ ,  $m=4$ ,  $|\Sigma|=4$ ,  $|\Sigma|^k+1=17$ :

Boucles de taille 1 bloc:  $\{(aa,ca:1),(bb,2),(cc,ac:3),(dd:4)\}$



**H**

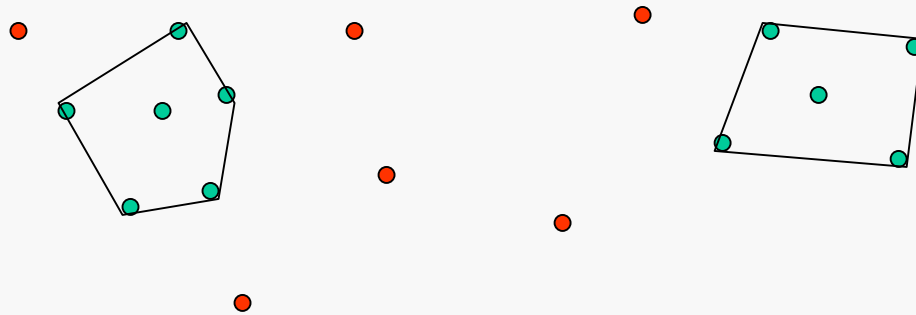


**A**

# Apprentissage d'un automate

PAC Model: random words according to a distribution  $D$ :

U.stat representation:



Positive and Negative examples. (Valiant)

**Learning algorithm:** convex hulls of positive examples.

# PAC learning

The regular language is a polytope for u.stat, i.e. a class of close automata.

Polytopes have a finite VC dimension. Hence they are PAC learnable.

For special distributions  $D$ , it may be  $\varepsilon$ -close.

Example:  $D$  is uniform and the polytopes are « large ».

# Conclusion

1. Approximation pour jeux matriciels
2. Approximation pour jeux dynamiques

## Recherche:

- Apprentissage PAC d'une FSM
- L'historique d'un jeu permet d'apprendre
- Meilleures réponses du joueur I à la prédiction
- Stabilité du jeu?