

# Affectation distribuée d'individus à des activités avec des préférences additivement séparables

**Maxime Morge** et Antoine Nongillard

Univ. Lille, CNRS, SMAC/CRISTAL

## Contexte scientifique

- 2015 PEPS MoMIS CNRS
  - **Objectif**= Modéliser les dynamiques de rétroaction dans un réseau social virtuel/réel
  - **Partenaires**= CLERSÉ (Lille1), CRISAL (Lille1)
- 2016-2018 Programme Chercheurs Citoyens NPdC
  - **Objectif**= un réseau social numérique pour la cohésion sociale et lutter contre l'isolement
  - **Partenaires**= SCALab (Lille3), LAMIH (UVHC), CRISAL (Lille1), CCAS (Lille)

- 1 Travaux connexes
- 2 Problème
- 3 Algorithme
- 4 Comportements d'agent
- 5 Expérimentations
- 6 Discussion

## **Théorie du choix social : méthodes opérationnelles**

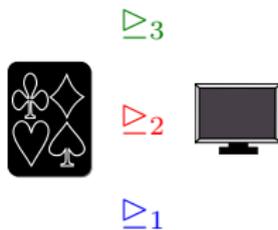
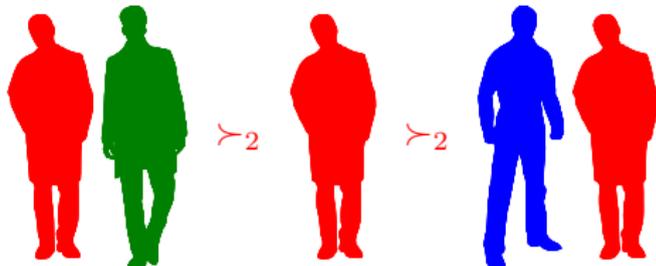
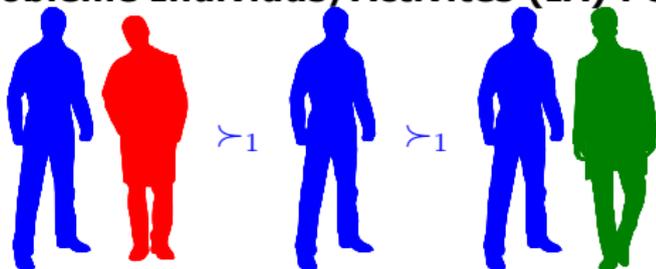
- Jeu hédonique [Dreze and Greenberg, 1980] :  
Notre problème = spécialisation à deux faces
- Sélection d'activité de groupe [Igarashi et al., 2017] :  
≠ jeu anonyme ou sur un réseau social
- Hôpitaux/résidents [Manlove, 2014] :  
Les préférences des individus portent sur leurs alter egos
- Quelle méthode de résolution ?
  - Optimisation quadratique (NP-difficile)
  - Recherche locale (nombreux optima locaux)
  - DCOP (≠ scalable)
  - Jeu hedonique (≠ modélisation)
  - Modélisation multi-niveaux [Nongaillard and Picault, 2016]

## Problème Individus/Activités (IA)

Un couple  $IA = \langle I, A \rangle$  avec  $m$  individus et  $n$  activités, où :

- $A = \{a_1, \dots, a_n\}$  est un ensemble de  $n$  activités. Chaque activité  $a_j$  peut accueillir au plus  $c_j$  membres ;
- $I = \{1, \dots, m\}$  est un ensemble de  $m$  individus. À chaque individu  $i$  correspond,
  - 1 une préférence sur les activités, i.e. une relation réflexive, complète et transitive  $\succeq_i$  sur les activités  $A \cup \{\theta\}$ ,
  - 2 une préférence hédonique, i.e. une relation de préférence réflexive, transitive et complète  $\succsim_i$  sur l'ensemble des groupes auxquels il appartient.

# Problème Individus/Activités (IA) : exemple



$$c(\text{clubs, diamonds, hearts, spades}) = 2$$

## Appariement

- Une **coalition** est couple  $C = \langle a, G \rangle$  où :
  - $a \in A \cup \{\theta\}$  est une activité ;
  - $G \subseteq I$  un groupe.
- Un **appariement**  $M$  est représenté par les fonctions  $a_M : I \rightarrow A \cup \{\theta\}$  et  $g_M : I \rightarrow \mathcal{P}(I)$  telles que :

$$\forall i \in I, a_M(i) \in A \cup \{\theta\} \quad (1)$$

$$\forall i \in I, i \in g_M(i) \subseteq I \quad (2)$$

$$\forall i \in I, a_M(i) = \theta \Rightarrow g_M(i) = \{i\} \quad (3)$$

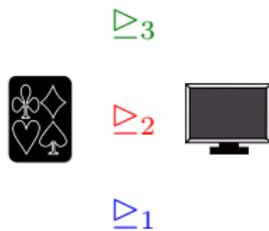
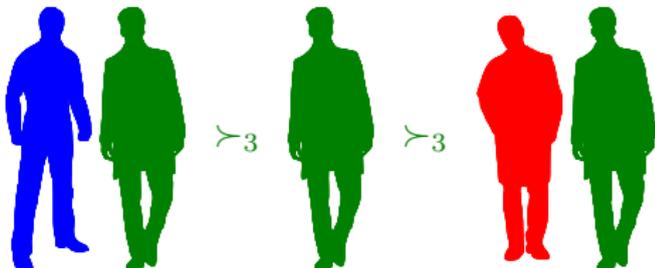
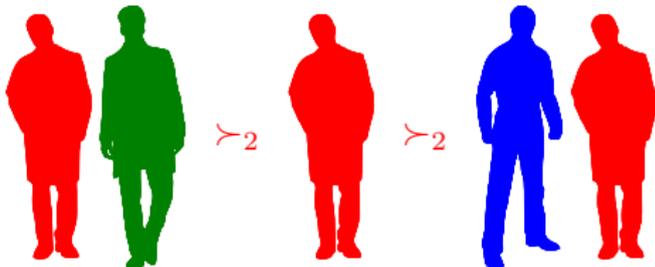
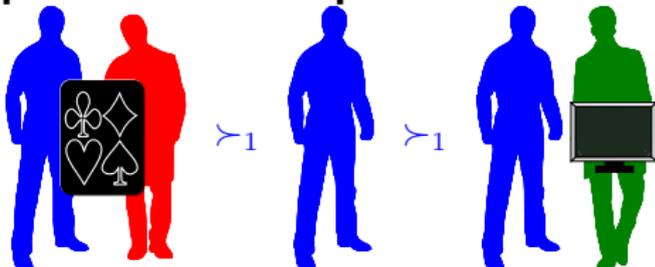
$$\forall i \in I \forall j \in g_M(i), a_M(j) = a_M(i) \quad (4)$$

$$\forall i, j \in I, i \neq j \wedge a_M(i) = a_M(j) \neq \theta \Rightarrow g_M(i) = g_M(j) \quad (5)$$

- La fonction de poste :

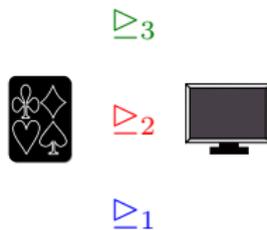
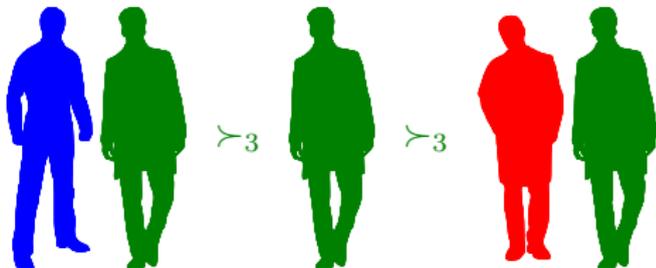
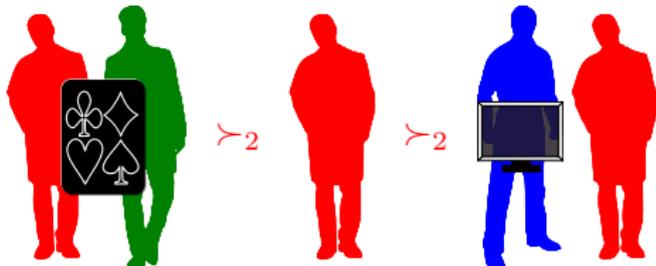
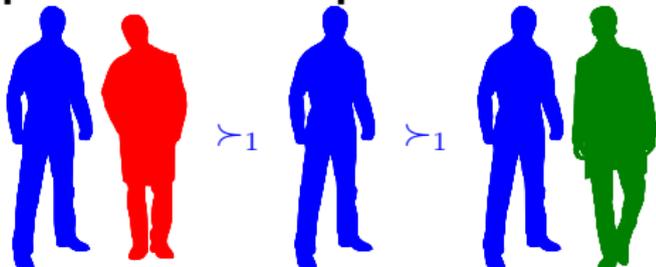
$$\begin{aligned} p_M : A \cup \{\theta\} &\rightarrow \mathcal{P}(I) \\ p_M(a) &= \{i \in I; a_M(i) = a\} \end{aligned} \quad (6)$$

# Appariement : exemples



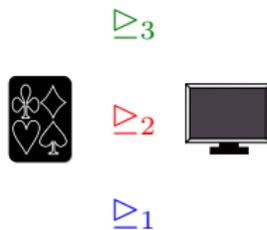
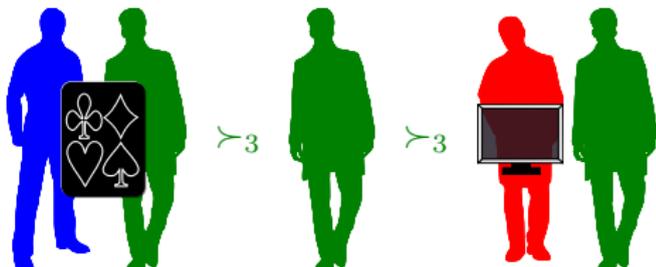
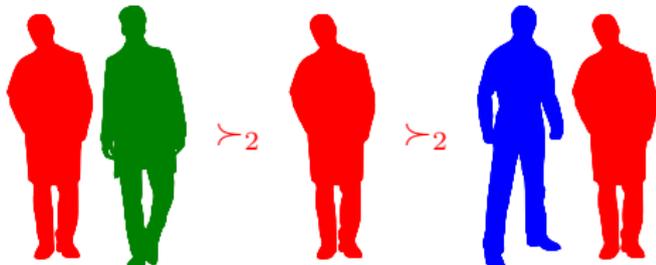
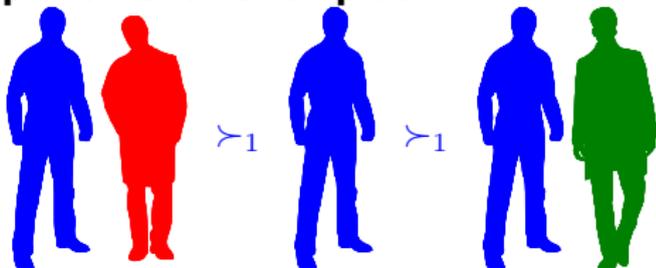
$$c(\text{card}) = 2$$

# Appariement : exemples



$$c(\text{cards}) = 2$$

# Appariement : exemples

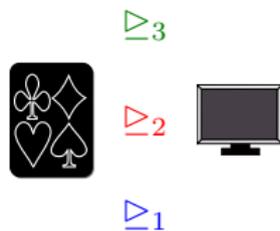
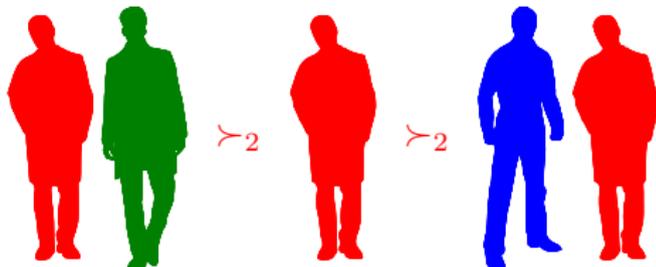
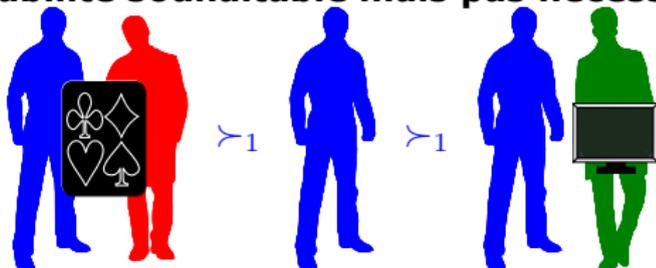


$$c(\text{Ace of Spades}) = 2$$

## Stabilité d'un appariement $M$

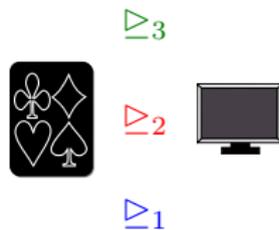
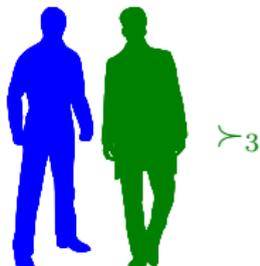
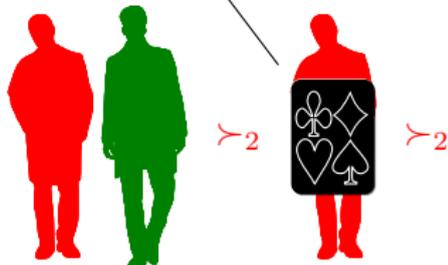
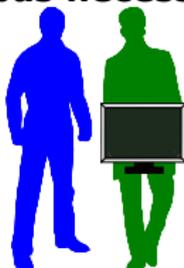
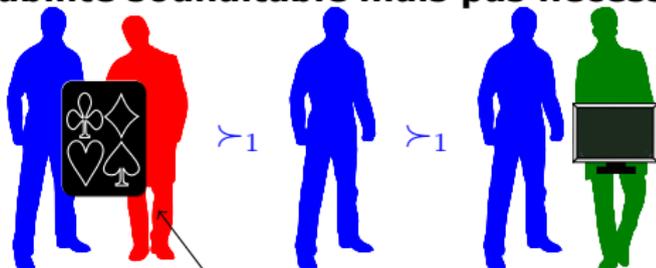
- $M$  est **valide** ssi aucune activité n'est surchargée
- $M$  est **individuellement rationnel** (IR) ssi chaque individu  $y$  apprécie ses partenaires et son activité
- Une coalition  $C$  **bloque fortement**  $M$  ssi tous les agents souhaitent et peuvent se séparer et former leur propre coalition.  
 $M$  est **stable de cœur** (C) s'il est valide et aucune coalition ne bloque fortement  $M$ .
- Une coalition  $C$  **bloque faiblement**  $M$  ssi au moins un agent souhaite et peut se séparer et former sa propre coalition.  
 $M$  est **strictement stable de cœur** (SC) s'il est valide et aucune coalition ne bloque faiblement  $M$ .
- $M$  est **Nash stable** (NS) s'il est valide, rationnel et à l'abri des mouvements individuels.

# Stabilité souhaitable mais pas nécessaire



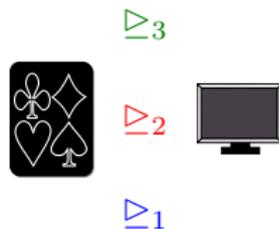
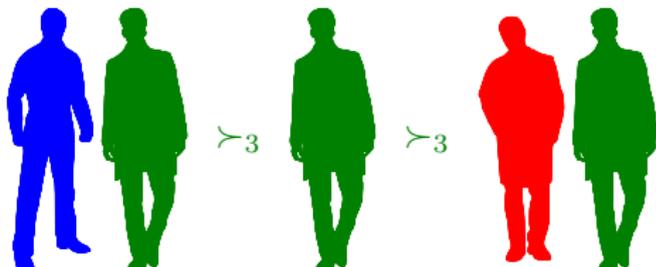
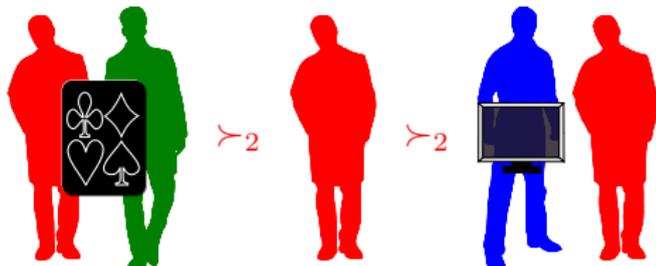
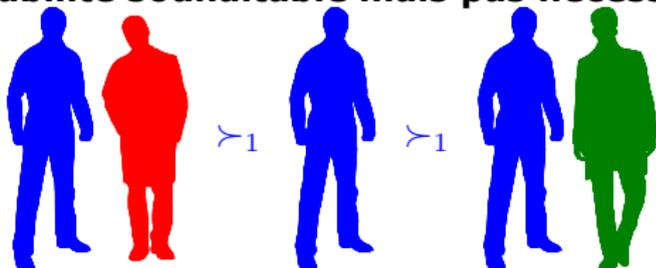
$$c(\text{board with suits}) = 2$$

# Stabilité souhaitable mais pas nécessaire



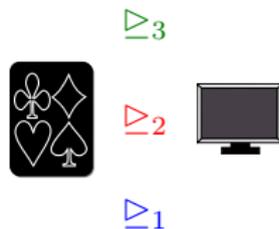
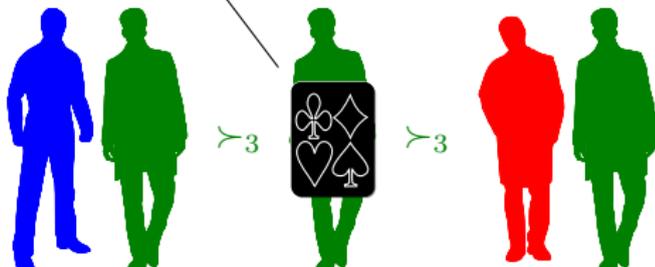
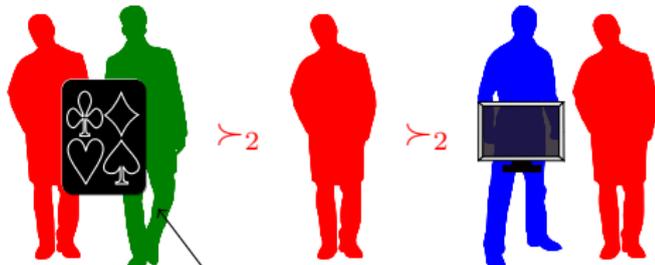
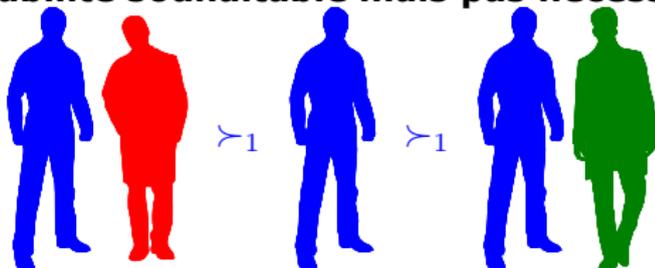
$$c(\text{card}) = 2$$

# Stabilité souhaitable mais pas nécessaire



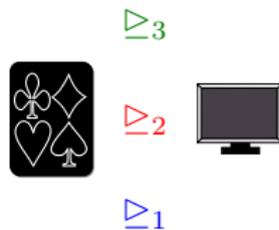
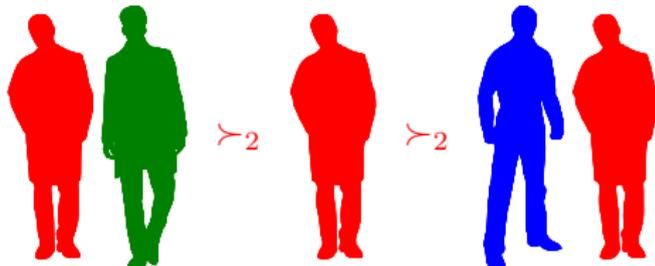
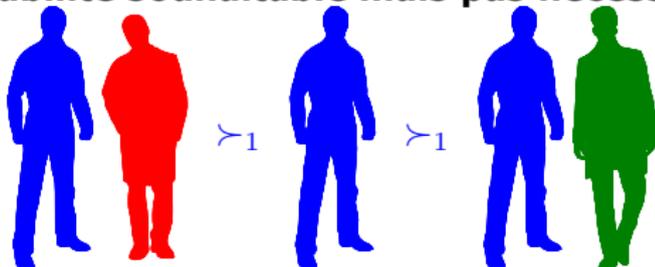
$$c(\text{card}) = 2$$

# Stabilité souhaitable mais pas nécessaire



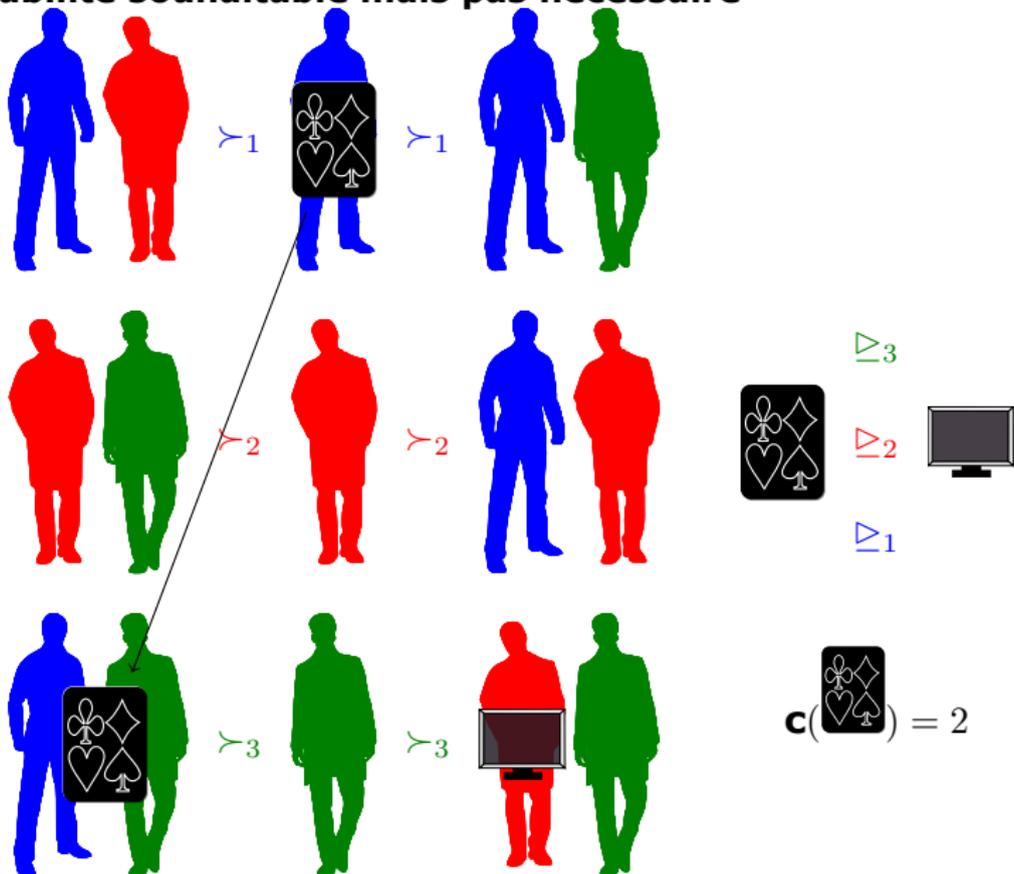
$$c(\text{card}) = 2$$

# Stabilité souhaitable mais pas nécessaire



$$c(\text{card}) = 2$$

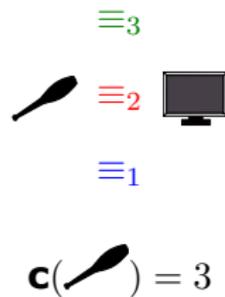
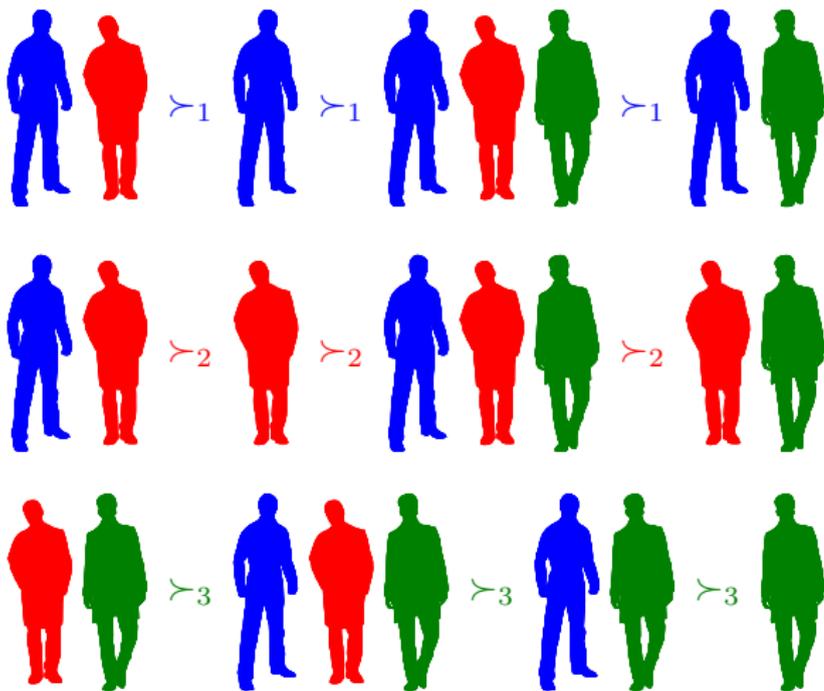
# Stabilité souhaitable mais pas nécessaire



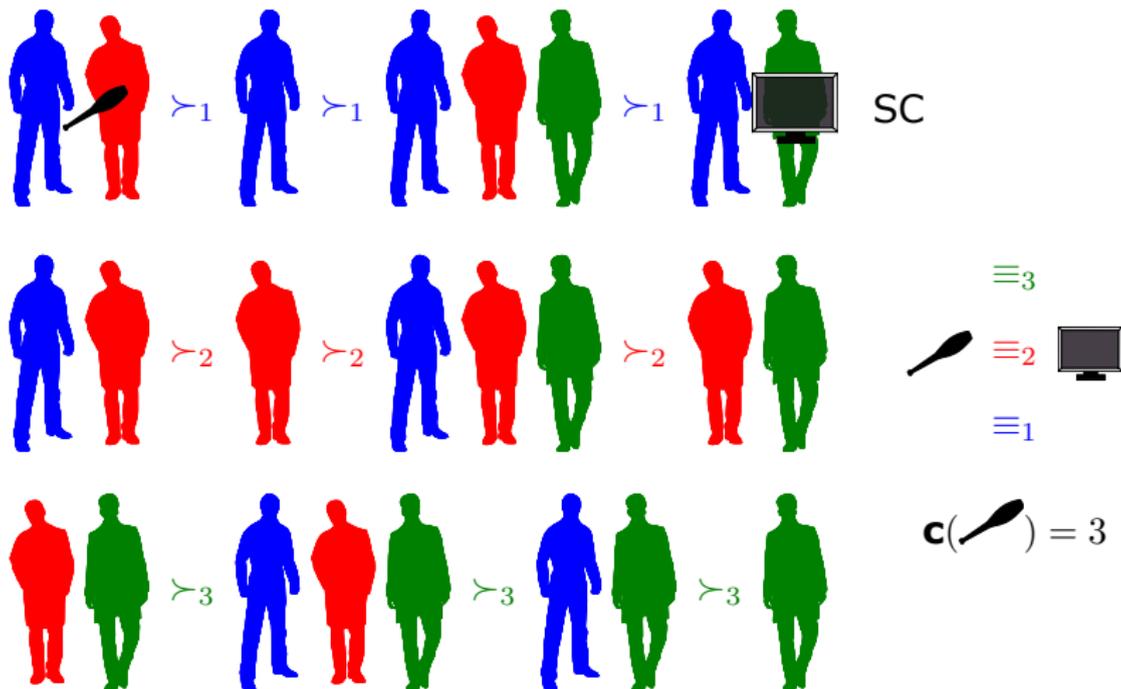
## Pareto-optimalité d'un appariement $M$

- $M$  est **parfait** si la coalition de n'importe quel individu est une des préférés
- $M'$  **Pareto-domine**  $M$  s'il est strictement meilleur pour au moins un individu et pas pire pour le autres.
- $M$  est **Pareto-optimal** s'il n'y a pas d'alternative dans laquelle tous les agents seraient dans une position équivalente ou meilleure.

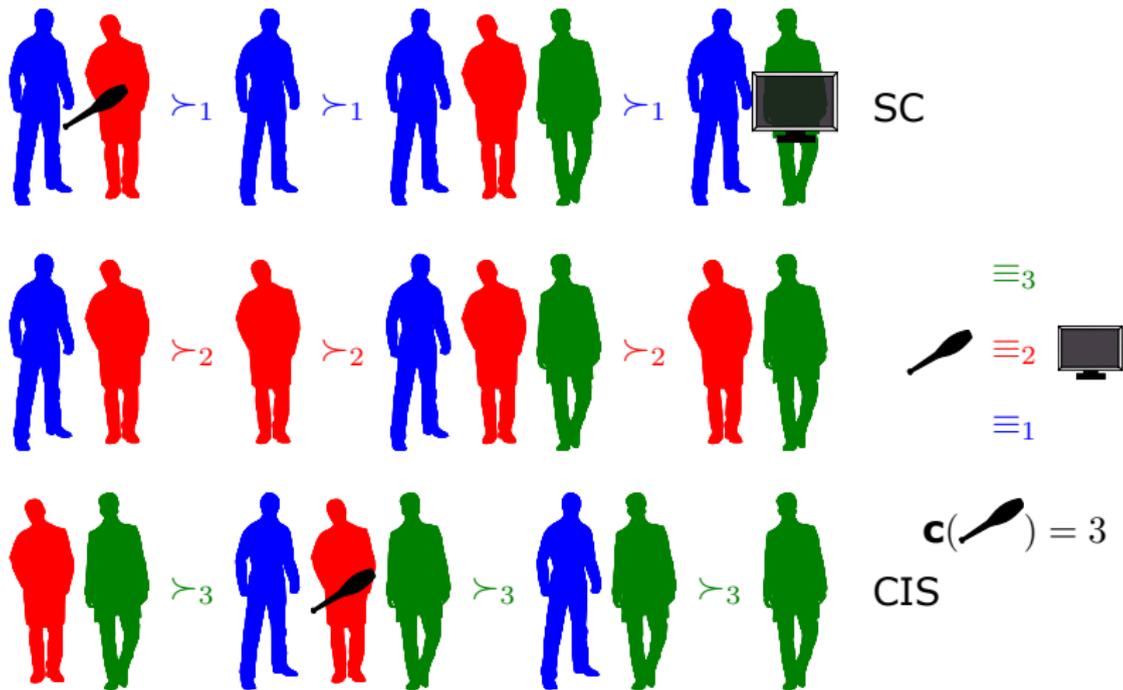
# La Pareto-optimalité n'est pas discriminante



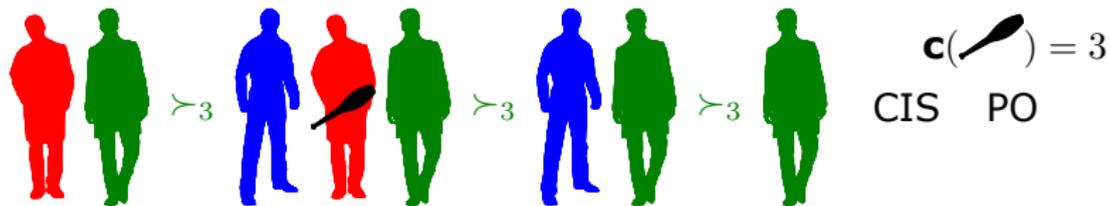
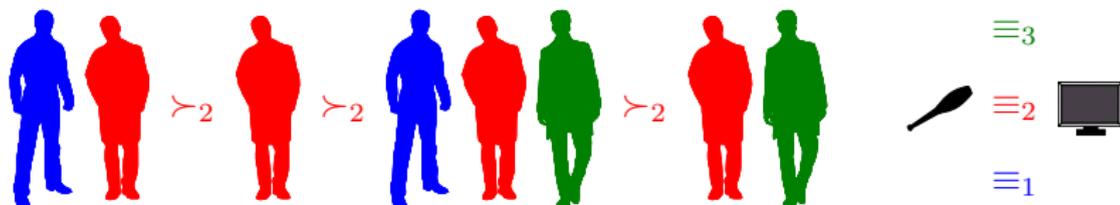
# La Pareto-optimalité n'est pas discriminante



# La Pareto-optimalité n'est pas discriminante



# La Pareto-optimalité n'est pas discriminante



## Problème IA additivement séparable (ASIA)

Chaque individu  $i \in I$  est muni :

- 1 d'une fonction de valuation des activités

$$v_i : A \cup \{\theta\} \rightarrow [-1; 1] \quad v_i(\theta) = 0$$

- 2 d'une fonction de valuation des partenaires

$$w_i : I \setminus \{i\} \rightarrow [-1; 1]$$

La **fonction d'utilité**  $u_i : G(i) \times A \cup \{\theta\} \rightarrow [-1; 1]$  tq :

$$u_i(g, a) = \frac{\left[ \frac{1}{m-1} \sum_{j \in g, j \neq i} w_i(j) \right] + v_i(a)}{2}$$

## Bien-être social d'un appariement $M$

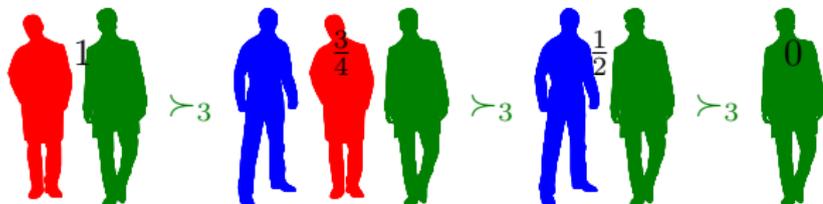
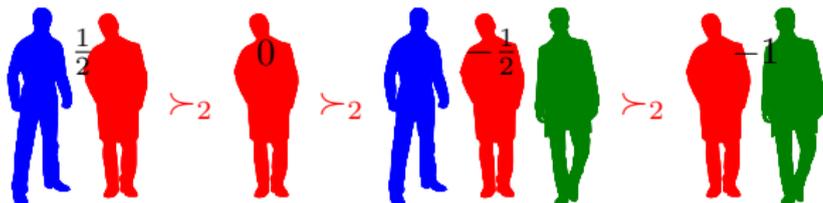
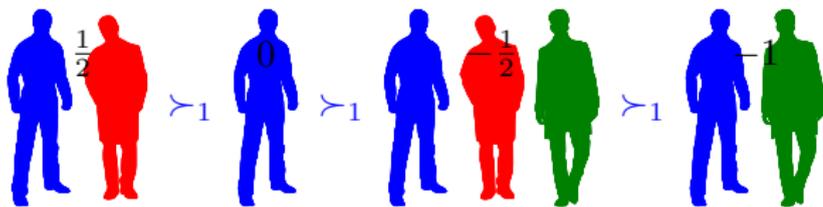
- Le **bien-être utilitaire** de  $M$  est :

$$U(M) = \frac{1}{m} \sum_{i \in I} u_i(g_M(i), a_M(i))$$

- Le **bien-être égalitaire** de  $M$  est :

$$E(M) = \min_{i \in I} (u_i(g_M(i), a_M(i)))$$

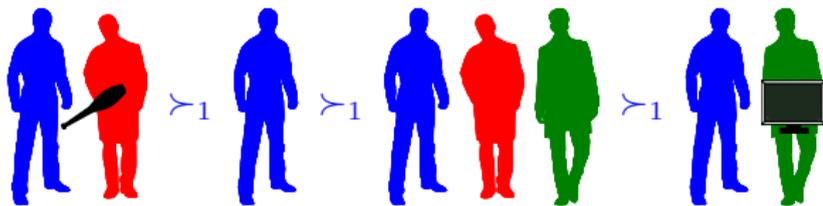
## Bien-être utilitaire : exemples



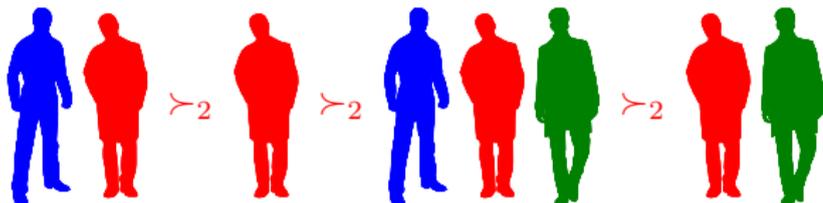
$$V_{1||2||3}(\text{spoon}) = 0$$

$$c(\text{spoon}) = 3$$

## Bien-être utilitaire : exemples

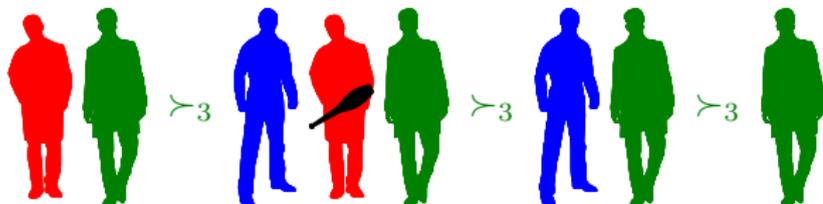


PO  $\mathbf{U}(\mathbf{M}_1) = \frac{1}{12}$



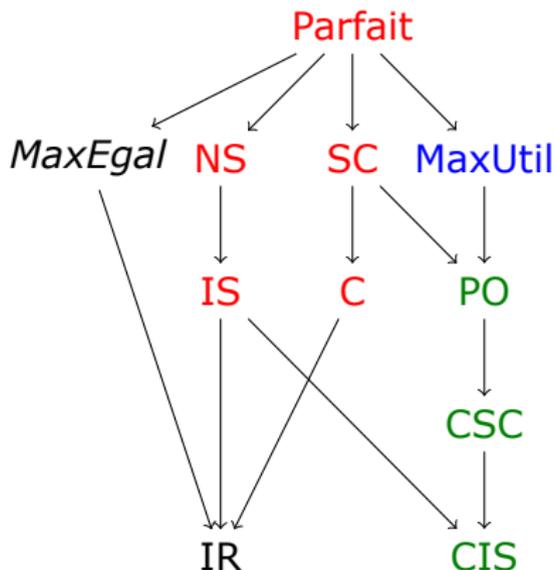
$v_{1||2||3}(\text{spoon}) = 0$

$c(\text{spoon}) = 3$



PO  $\mathbf{U}(\mathbf{M}_2) = \frac{1}{24}$

## Relations d'inclusion entre stabilité, équité et optimalité



inspiré de [Aziz et al., 2013]

## Les individus se proposent à l'activité préférée et concède

```
1  val m = new Matching(asia); var free = asia.individuals
2  while (! free.isEmpty){// Tant que les individus ne sont pas tous affectés
3    free.forEach { i: Individual => // Pour chaque individu libre
4      if (concessions(i).isEmpty){// S'il est désespéré
5        m.a += (i -> Activity.VOID); m.g += (i -> new Group(i)); free -= i
6      } else {// Sinon il choisit l'activité préférée
7        val a = concessions(i).head; val g = m.p(a); val ng = g + i
8        if (g.isEmpty){// Si l'activité est inoccupée
9          m.a += (i -> a); m.g += (i -> new Group(i)); free -= i
10       } else {// Sinon tous les sous-groupes sont évalués
11         var subgroups = ng.subgroups().filterNot(o => o.isEmpty)
12         if (a.q = g.size) subgroups -= ng
13         var umax = Double.MinValue; var bestG = new Group()
14         subgroups.forEach{ g2 =>
15           val u= g2.u(a)
16           if (umax < u) {
17             umax = u; bestG = g2
18           }
19         } // Le meilleur sous-groupe est sélectionné
20         bestG.forEach { j => m.g += (j -> bestG) }
21         (g.diff(bestG)).forEach {j : Individual => // Des individus peuvent être désaffectés
22           m.a += (j -> Activity.VOID); m.g += (j -> new Group(j)); free += j
23           concessions += (j -> concessions(j).tail)//et concéder
24         }
25         if (bestG.contains(i)){//L'individu peut être affecté
26           m.a += (i -> a); free -= i
27         } else concessions += (i -> concessions(i).tail)//ou concéder
28       }
29     }
30   }
31 }
```

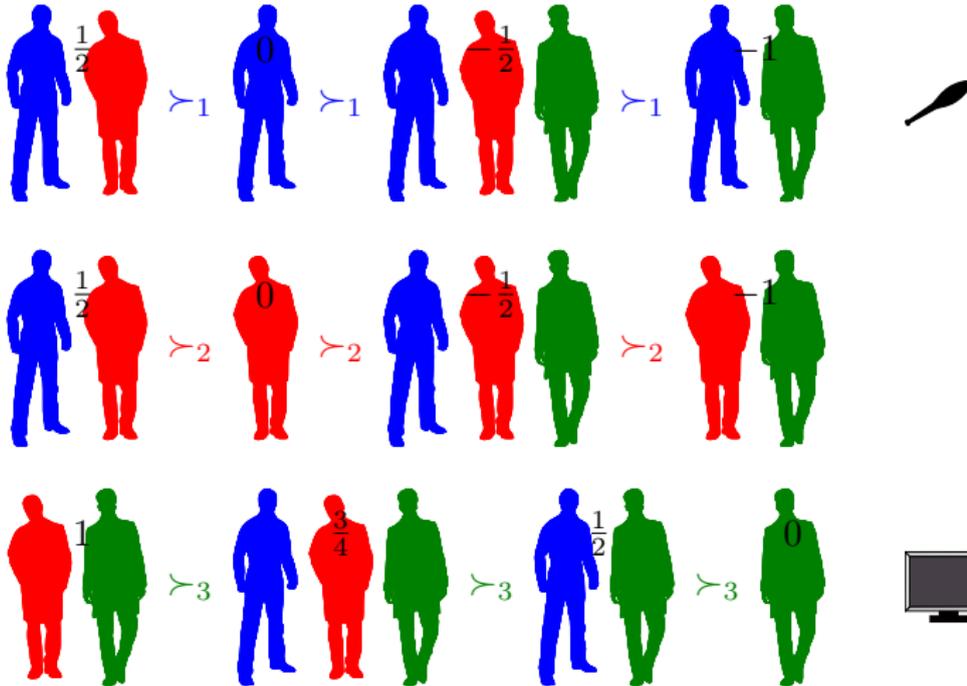
## Algorithme d'approximation

```
1  val m = new Matching(asia); var free = asia.individuals
2  while (! free.isEmpty){// Tant que les individus ne sont pas tous affectés
3    free.foreach { i: Individual =>// Pour chaque individu libre
4      if (concessions(i).isEmpty){// S'il est desespéré
5        m.a += (i -> Activity.VOID); m.g += (i -> new Group(i)); free -= i
6      } else {// Sinon il choisit l'activité préféré
7        val a = concessions(i).head; val g = m.p(a); val ng = g + i
8        if (g.isEmpty){// Si l'activité est innocuée
9          m.a += (i -> a); m.g += (i -> new Group(i)); free -= i
10       } else {// Sinon tous les sous-groupes sont évalués
11         var subgroups = Set[Group]()
12         if ( approximation ) {// Un seul individu est exclu
13           ng.foreach { j => subgroups += ng.filterNot(_.equals(j)) }
14           subgroups+=ng
15         } else subgroups = ng.subgroups().filterNot(o => o.equals(Group()))
16         if (a.q = g.size) subgroups -= ng
17         var umax = Double.MinValue; var bestG = new Group()
18         subgroups.foreach{ g2 =>
19           val u= g2.u(a)
20           if (umax < u) {
21             umax = u; bestG = g2
22           }
23         } // Le meilleur sous-groupe est sélectionné
24         bestG.foreach { j => m.g += (j -> bestG) }
25         (g.diff(bestG)).foreach {j : Individual =>// Des individus peuvent être désaffectés
26           m.a += (j -> Activity.VOID); m.g += (j -> new Group(j)); free += j
27           concessions += (j -> concessions(j).tail)//et concéder
28         }
29         if (bestG.contains(i)){//L'individu peut être affecté
30           m.a += (i -> a); free -= i
31         } else concessions += (i -> concessions(i).tail)//ou concéder
32       }
33     }
34   }
35 }
```

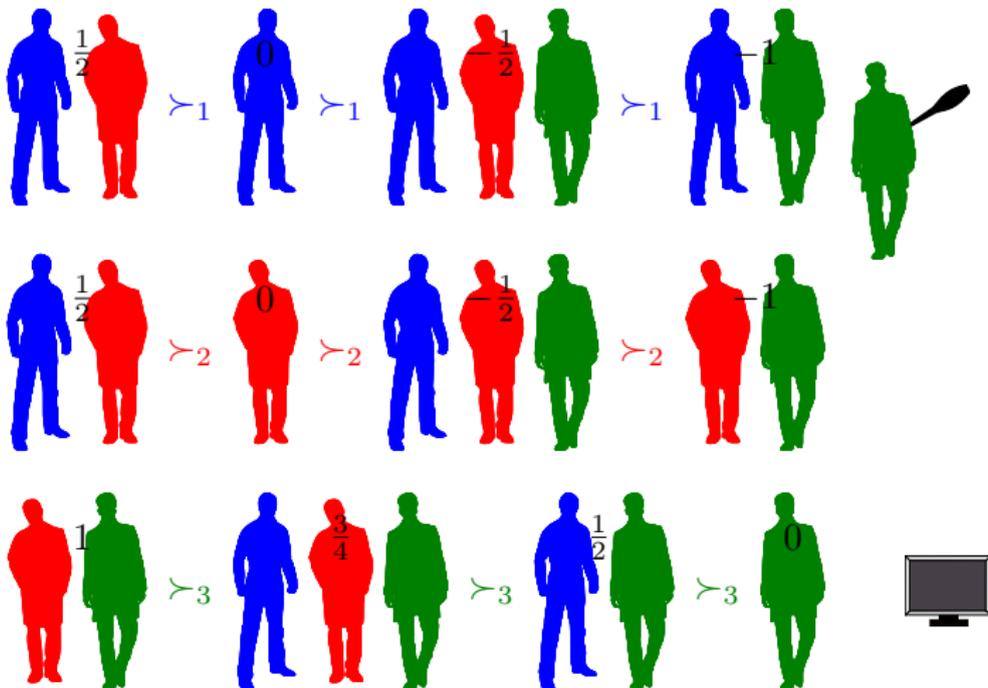
## Résultats théoriques

- L'algorithme (d'approximation) se termine, i.e. l'invariant de boucle  $\sum_{i \in I} |\text{concessions}(i)| + |\text{Free}|$
- L'algorithme (d'approximation) retourne un appariement valide, i.e. aucune activité n'est surchargée
- L'appariement retourné par l'algorithme exact est Pareto-optimal, i.e. un individu concède si sa présence importune le groupe
- Le bien-être utilitaire n'est pas nécessairement maximal l'algorithme est orienté activité

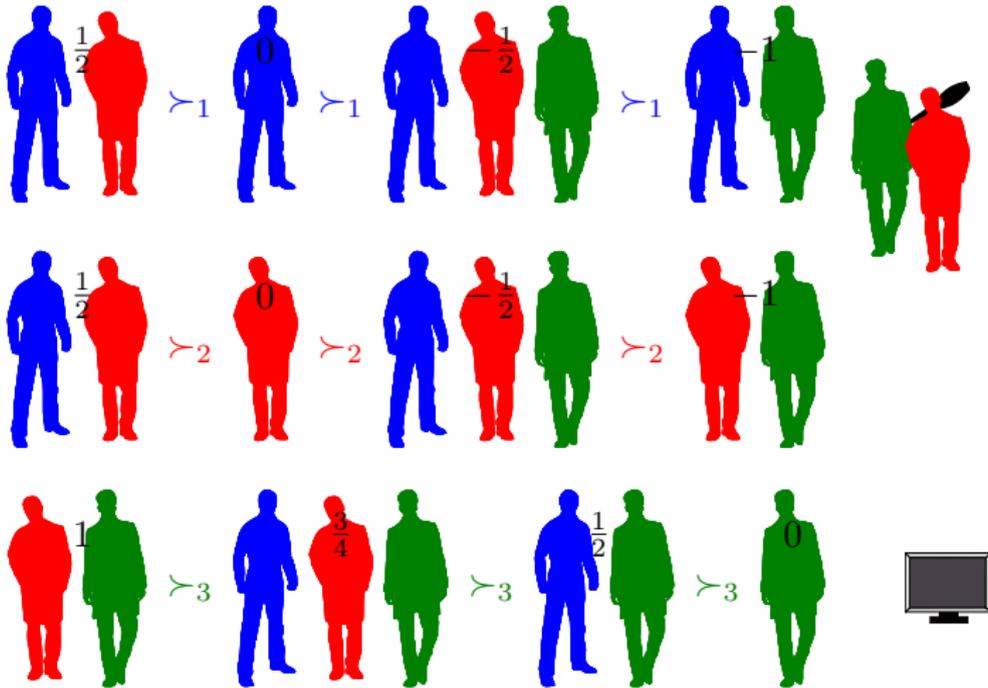
# Algorithme : exemple



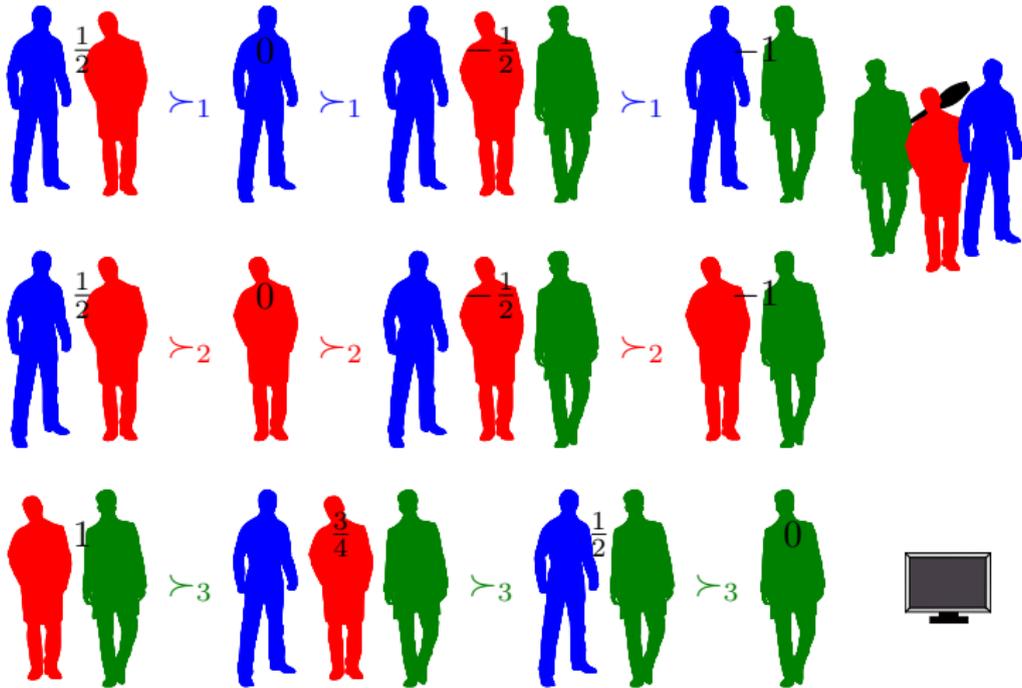
# Algorithme : exemple



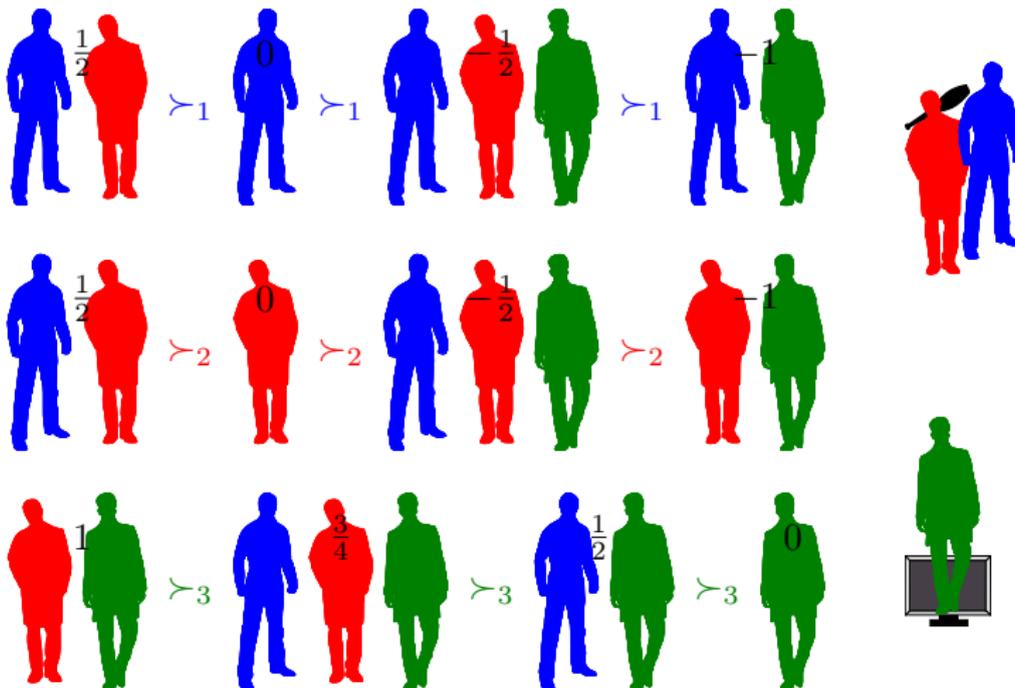
# Algorithme : exemple



# Algorithme : exemple



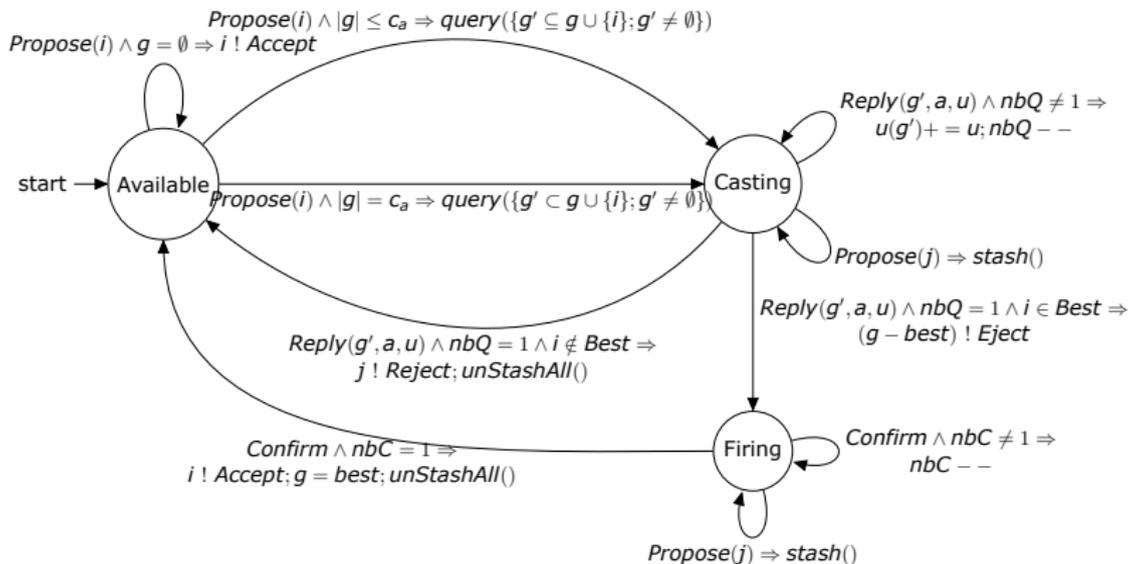
# Algorithme : exemple



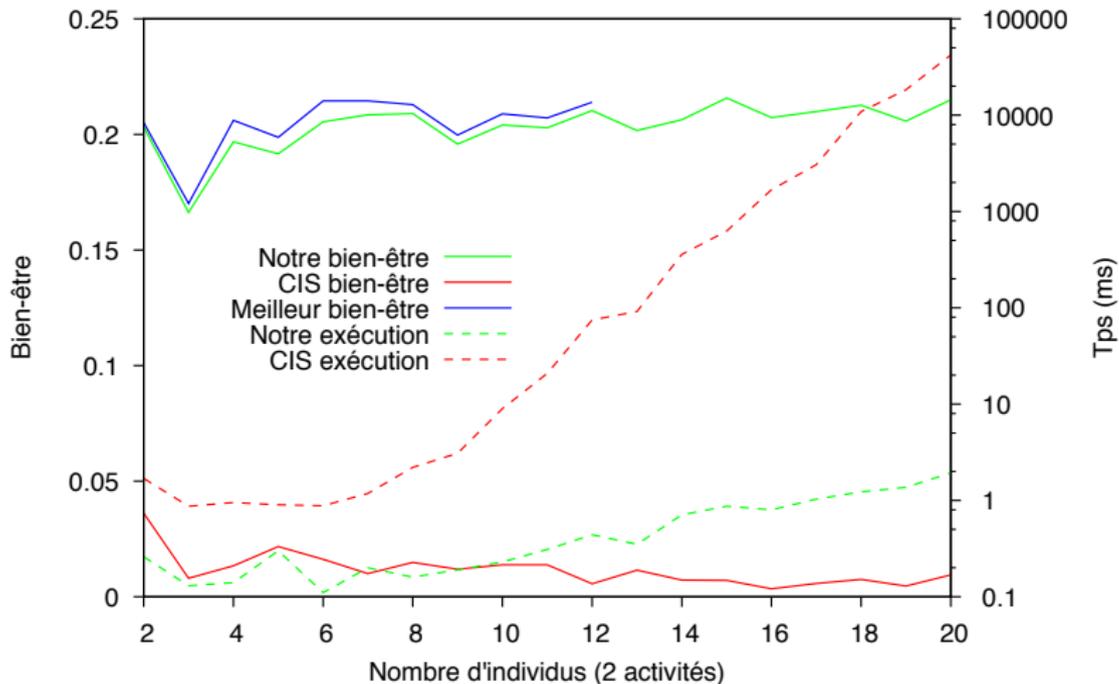
## Comportement d'un agent « individu »

```
1 def receive = {
2   case Start => {
3     supervisor = sender
4     if (! concessions.isEmpty) adr(concessions.head) ! Propose(name) // Se propose à l'activité préférée
5     else supervisor ! Assignment(name, Activity.VOID) // ou reste définitivement seul
6   }
7   case Accept => { // L'affectation est confirmée
8     supervisor ! Assignment(name, concessions.head)
9   }
10  case Reject => { // L'affectation est infirmée
11    concessions = concessions.tail
12    if (concessions.isEmpty) supervisor ! Assignment(name, Activity.VOID) // Soit il est désespéré
13    else adr(concessions.head) ! Propose(name) // Soit il concède
14  }
15  case Withdraw => { // Désaffectation
16    supervisor ! Disassignment(name)
17  }
18  case Confirm => { // Désaffectation confirmée par le solveur
19    adr(concessions.head) ! Confirm
20    concessions = concessions.tail
21    if (concessions.isEmpty) supervisor ! Assignment(name, Activity.VOID) // Soit il est désespéré
22    else adr(concessions.head) ! Propose(name) // Soit il concède
23  }
24  case Query(group,activity) => { // L'utilité est demandé
25    sender ! Reply(group,activity,i.u(group,activity))
26  }
27 }
```

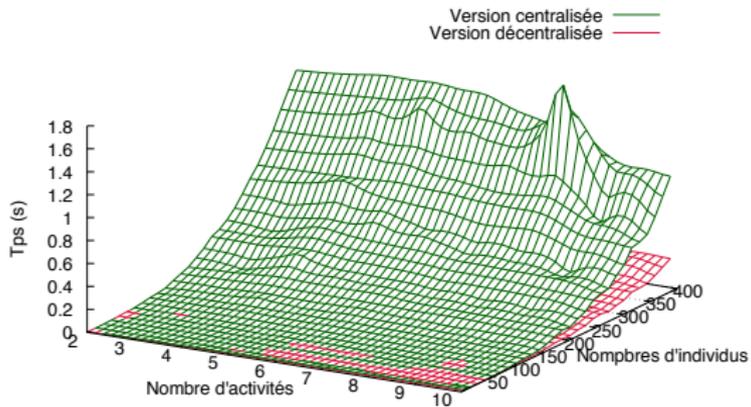
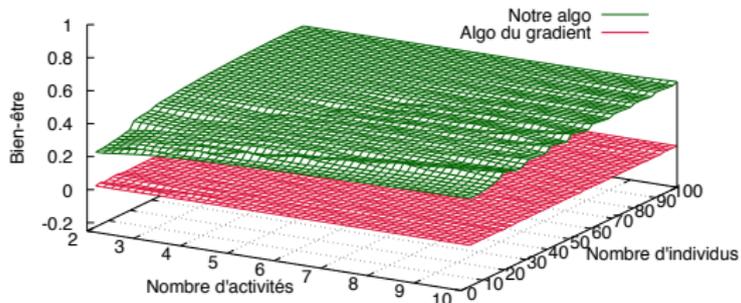
## Comportement d'un agent « activité »



## Expérimentations : notre algorithme vs. [Ballester, 2004]



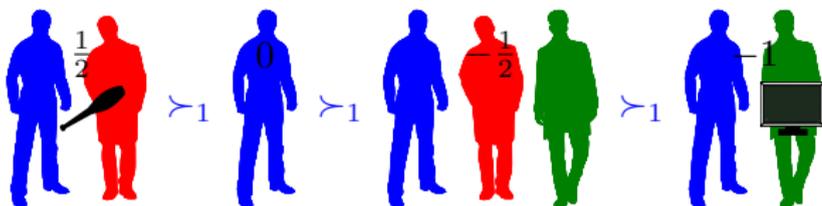
## Expérimentations : algo. du gradient vs. notre algo.



## Affectation distribuée d'individus à des activités

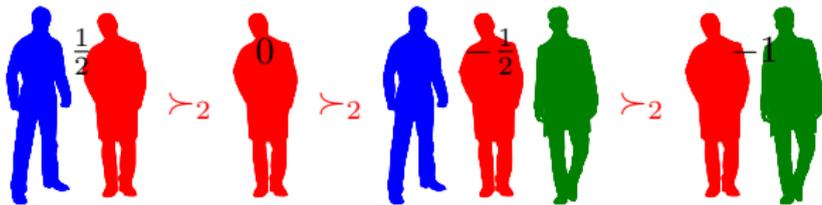
- **Motivation** : un réseau social numérique pour la cohésion sociale et lutter contre l'isolement
- **Contribution** :
  - 1 Formalisation d'une problème Individus/Activités avec des préférences additivement séparable
  - 2 Algorithme distribué pour des solutions Pareto-optimales
- **Difficulté** : synchronisation et détection d'arrêt
- **Perspectives** :
  - 1 bien-être égalitaire
  - 2 données réelles

## Bien-être égalitaire : exemples



$$U(M_1) = \frac{1}{12}$$

$$E(M_1) = 0$$



$$V_{1||2||3}(\text{tennis racket}) = 0$$

$$c(\text{tennis racket}) = 3$$



$$U(M_2) = \frac{1}{24}$$

$$E(M_2) = -\frac{1}{8}$$

## References I

-  Aziz, H., Brandt, F., and Seedig, H. G. (2013). Computing desirable partitions in additively separable hedonic games. *AIJ*, 195 :316–334.
-  Ballester, C. (2004). NP-completeness in hedonic games. *GEB*, 49(1) :1–30.
-  Dreze, J. and Greenberg, J. (1980). Hedonic coalitions : Optimality and stability. *Econometrica*, 48 :987–1003.
-  Igarashi, A., Peters, D., and Elkind, E. (2017). Group activity selection on social networks. In *Proc. of AAAI*, pages 565–571.
-  Manlove, D. F. (2014). *Algorithmics of Matching Under Preferences*. World Scientific.

## References II



Nongaillard, A. and Picault, S. (2016).

Modélisation multi-niveaux des problèmes d'affectation et d'appariement.

*In 24e Journées Francophones sur les Systèmes Multi-Agents (JFSMA'16), pages 75–84, Rouen, France. Cépaduès.*