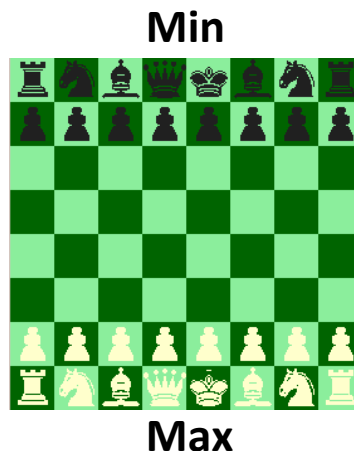


# Jeux entre deux adversaires

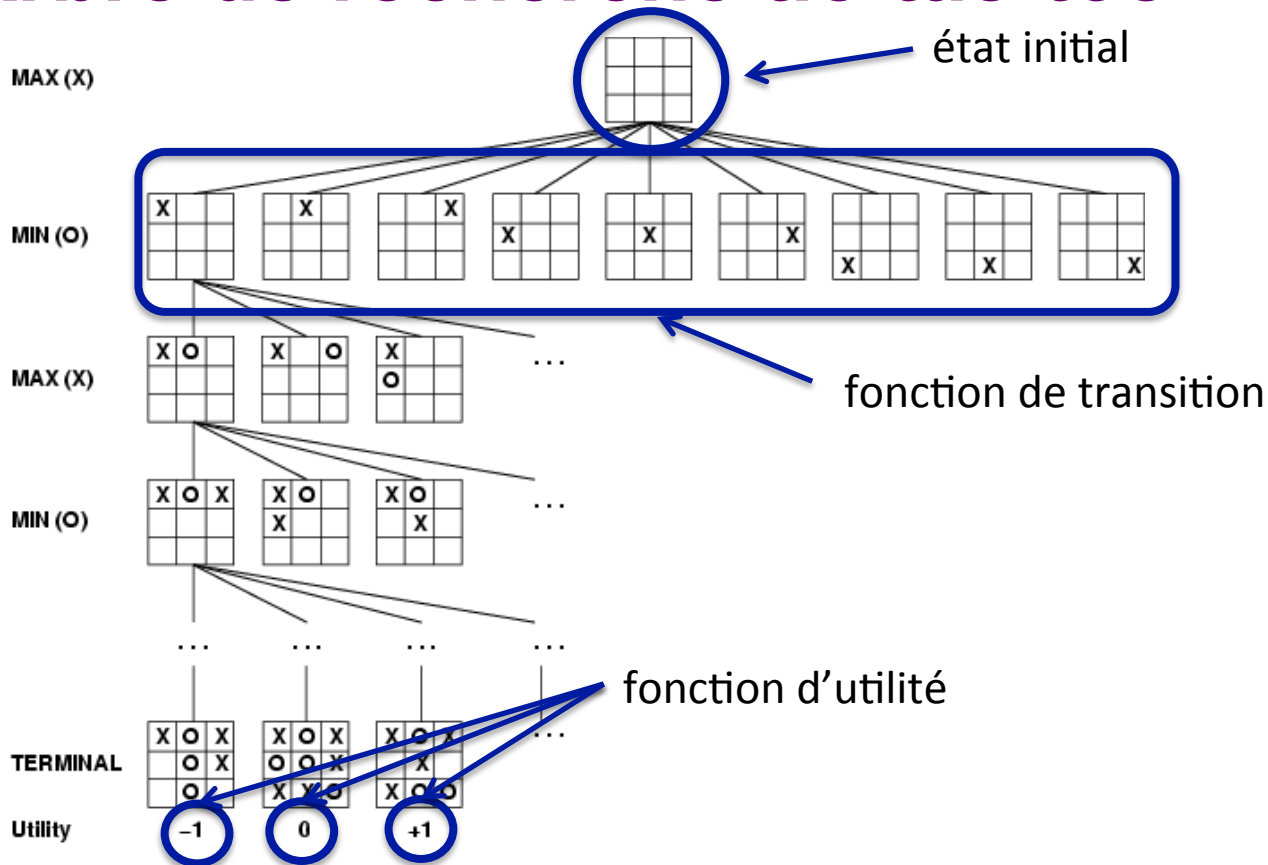
- Noms des joueurs : Max vs. Min
  - ◆ Max est le premier à jouer (notre joueur)
  - ◆ Min est son adversaire
- On va interpréter le résultat d'une partie comme la **distribution d'une récompense au joueur Max**
  - ◆ peut voir cette récompense comme le résultat d'un pari
  - ◆ Max souhaite maximiser sa récompense
  - ◆ Min souhaite minimiser la récompense de Max (Min va recevoir l'opposé de cette récompense)



# Arbre de recherche

- Comme pour les problèmes que A\* peut résoudre, on commence par déterminer la structure de notre espace de recherche
- Un problème de jeu peut être vu comme un problème de recherche dans un arbre :
  - ◆ Un **nœud (état) initial** : configuration initiale du jeu
  - ◆ Une **fonction de transition** :
    - » retournant un **ensemble de paires (action, nœud successeur)**
      - action possible (légal)
      - nœud (état) résultant de l'exécution de cette action
  - ◆ Un **test de terminaison**
    - » indique si le jeu est terminé
  - ◆ Une **fonction d'utilité** pour les états finaux (c'est la récompense reçue par le joueur Max)

# Arbre de recherche tic-tac-toe



# Algorithme minimax

- **Idée**: à chaque tour, on suppose que l'action la plus profitable pour le joueur Max ou le joueur Min est prise, c.-à-d. la plus grande **valeur minimax**

$$\text{VALEUR-MINIMAX}(n) = \begin{cases} \text{UTILITÉ}(n) & \text{Si } n \text{ est un nœud terminal} \\ \max_{n' \text{ successeur de } n} \text{VALEUR-MINIMAX}(n') & \text{Si } n \text{ est un nœud Max} \\ \min_{n' \text{ successeur de } n} \text{VALEUR-MINIMAX}(n') & \text{Si } n \text{ est un nœud Min} \end{cases}$$

- Ces équations donnent un **programme récursif** pour calculer les valeurs pour tous les nœuds dans l'arbre de recherche

# Algorithme minimax

## Algorithme MINIMAX(*noeudInitial*)

1. retourne l'action choisie par `tourMax(noeudInitial)`

## Algorithme TOUR-MAX(*n*)

1. si *n* correspond à une fin de partie, alors retourner `UTILITÉ(n)`
2.  $u = -\infty$ ,  $a = \text{void}$
3. pour chaque paire ( $a', n'$ ) donnée par `TRANSITION(n)`
  4. si l'utilité de `TOUR-MIN(n')`  $> u$  alors affecter  $a = a'$ ,  $u = \text{utilité de } \text{TOUR-MIN}(n')$
5. retourne l'utilité  $u$  et l'action  $a$  // *l'action ne sert qu'à la fin (la racine)*

## Algorithme TOUR-MIN(*n*)

1. si *n* correspond à une fin de partie, alors retourner `UTILITÉ(n)`
2.  $u = \infty$ ,  $a = \text{void}$
3. pour chaque paire ( $a', n'$ ) donnée par `TRANSITION(n)`
  4. si l'utilité de `TOUR-MAX(n')`  $< u$  alors affecter  $a = a'$ ,  $u = \text{utilité de } \text{TOUR-MAX}(n')$
5. retourne l'utilité  $u$  et l'action  $a$

# Propriétés de minimax

- Complet (retourne une solution) ?
  - ◆ Oui (si l'arbre est fini)
- Optimal (retourne la meilleure solution) ?
  - ◆ Oui (**contre un adversaire qui joue de façon optimale**)
- Complexité en temps ?
  - ◆  $O(b^m)$  :
    - »  $b$  : le nombre maximum de coups (actions) légaux à chaque étape
    - »  $m$  : nombre maximum de coups dans un jeu (profondeur maximale de l'arbre)
- Complexité en espace mémoire ?
  - ◆  $O(bm)$ , puisque **recherche en profondeur**
- Pour le jeu d'échec :  $b \approx 35$  et  $m \approx 100$  pour une partie « raisonnable »
  - ◆ il n'est pas réaliste d'espérer trouver une solution exacte en un temps raisonnable
- Existe-t-il des chemins dans l'arbre qui sont explorés inutilement ?