

# Équations de Bellman pour la valeur optimale

- Les **équations de Bellman** nous donnent une condition qui est garantie par la valeur  $V^*$  des plans optimaux

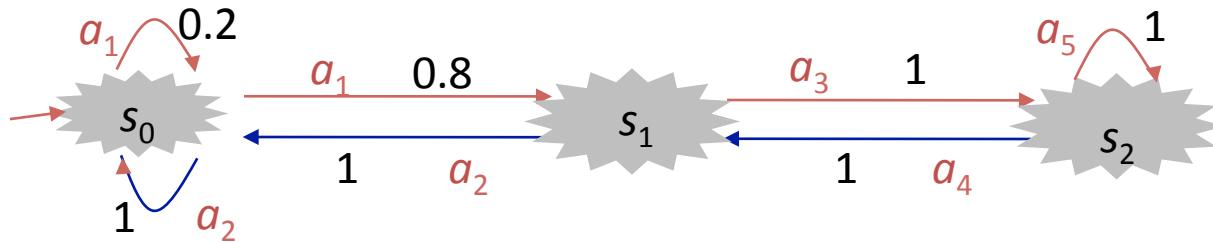
$$V^*(s) = R(s) + \max_a \gamma \sum_{s' \in S} P(s' | s, a) V^*(s') \quad \forall s \in S$$

- Deux algorithmes différents pour le calcul du plan optimal:
  - ◆ **itération par valeurs (*value iteration*)**
  - ◆ **itération par politiques (*policy iteration*)**

# Algorithme *policy iteration*

1. Choisir un plan arbitraire  $\pi'$
2. Répéter jusqu'à ce que le plan ne change pas ( $\pi = \pi'$ ) :
  - I.  $\pi \leftarrow \pi'$
  - II. pour tout  $s$  dans  $S$ , calculer  $V(\pi, s)$  en résolvant le système de  $|S|$  équations et  $|S|$  inconnues
$$V(\pi, s) = R(s) + \gamma \sum_{s' \in S} P(s'|s, \pi(s)) V(\pi, s')$$
  - III. pour tout  $s$  dans  $S$ , s'il existe une action  $a$  telle que
$$[ R(s) + \gamma \sum_{s' \in S} P(s'|s, a) V(\pi, s') ] > V(\pi, s)$$
alors  $\pi'(s) := a$  sinon  $\pi'(s) := \pi(s)$
3. Retourne  $\pi$

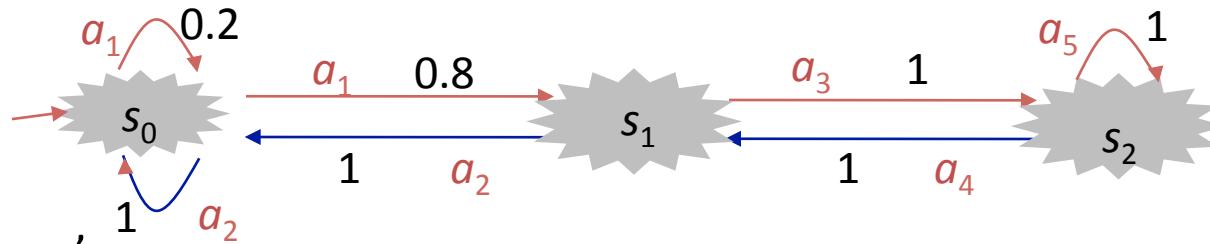
# *Policy iteration: initialisation*



- Plan initial choisi arbitrairement:

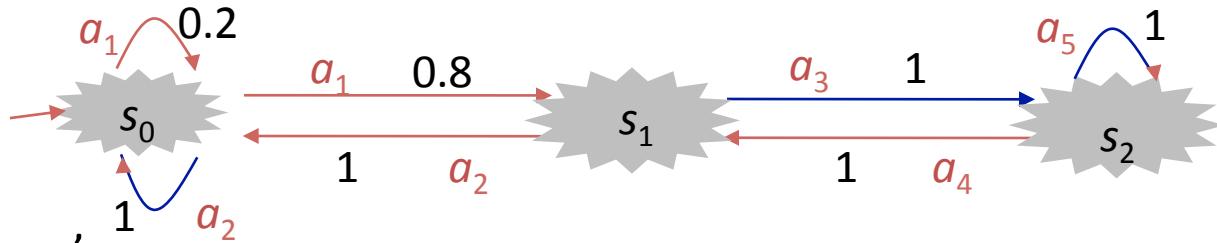
$$\pi' = \{ s_0 \rightarrow a_2, \\ s_1 \rightarrow a_2, \\ s_2 \rightarrow a_4 \}$$

# *Policy iteration: itération #1*



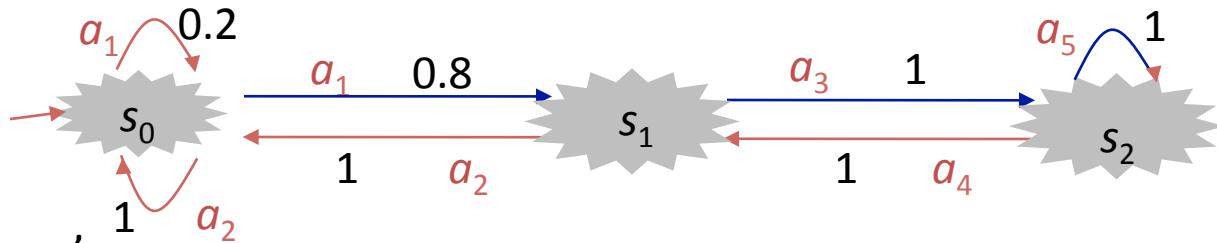
- I.  $\pi \leftarrow \pi'$
- II. Équations:  $v_0 = 0 + 0.5 * (1 * v_0)$ ;  
 $v_1 = 0 + 0.5 * (1 * v_0)$ ;  
 $v_2 = 1 + 0.5 * (1 * v_1)$   
Solution:  $v_0 = 0$ ,  $v_1 = 0$ ,  $v_2 = 1$
- III.  $s_0 \rightarrow a_1: 0 + 0.5 * (0.2 * 0 + 0.8 * 0) = 0$ ;      ne change pas  
 $s_1 \rightarrow a_3: 0 + 0.5 * (1 * 1) = 0.5 > 0$ ;      change  
 $s_2 \rightarrow a_5: 1 + 0.5 * (1 * 1) = 1.5 > 1$ ;      change  
 $\pi' = \{ s_0 \rightarrow a_2, s_1 \rightarrow a_3, s_2 \rightarrow a_5 \}$

# *Policy iteration: itération #2*



- I.  $\pi \leftarrow \pi'$
- II. Équations:  $v_0 = 0 + 0.5 * (1 * v_0)$ ;  
 $v_1 = 0 + 0.5 * (1 * v_2)$ ;  
 $v_2 = 1 + 0.5 * (1 * v_2)$   
Solution:  $v_0 = 0$ ,  $v_1 = 1$ ,  $v_2 = 2$
- III.  $s_0 \rightarrow a_1: 0 + 0.5(0.2 * 0 + 0.8 * 1) = 0.4 > 0$ ;      **change**  
 $s_1 \rightarrow a_2: 0 + 0.5(1 * 0) = 0 < 1$ ;      ne change pas  
 $s_2 \rightarrow a_4: 1 + 0.5(1 * 1) = 1.5 < 2$ ;      ne change pas  
 $\pi' = \{ s_0 \rightarrow a_1, s_1 \rightarrow a_3, s_2 \rightarrow a_5 \}$

# *Policy iteration: itération #3*



- I.  $\pi \leftarrow \pi'$
- II. Équations:  $v_0 = 0 + 0.5 * (0.2 * v_0 + 0.8 * v_1);$   
 $v_1 = 0 + 0.5 * (1 * v_2);$   
 $v_2 = 1 + 0.5 * (1 * v_2)$

Solution:  $v_0 = 4/9$ ,  $v_1 = 1$ ,  $v_2 = 2$

- III.  $s_0 \rightarrow a_2: 0 + 0.5(1 * 0.4) = 0.2 < 4/9;$  ne change pas  
 $s_1 \rightarrow a_2: 0 + 0.5(1 * 0.4) = 0.2 < 1;$  ne change pas  
 $s_2 \rightarrow a_4: 1 + 0.5(1 * 1) = 1.5 < 2;$  ne change pas
- $\pi' = \{ s_0 \rightarrow a_1, s_1 \rightarrow a_3, s_2 \rightarrow a_5 \}$ , c-à-d.  $\pi$

**Solution trouvée**

# Rappel: systèmes d'équations linéaires

- Soit le système d'équations:

$$v_0 = 0 + 0.5 * (0.2*v_0 + 0.8*v_1);$$

$$v_1 = 0 + 0.5 * (1*v_2);$$

$$v_2 = 1 + 0.5 * (1*v_2)$$

- En mettant toutes les variables à droite, on peut l'écrire sous la forme:

$$0 = -0.9 v_0 + 0.4 v_1 \quad (1)$$

$$0 = -v_1 + 0.5 v_2 \quad (2)$$

$$-1 = -0.5 v_2 \quad (3)$$

- De l'équation (3), on conclut que  $v_2 = -1 / -0.5 = 2$

- De l'équation (2), on conclut que  $v_1 = 0.5 v_2 = 1$

- De l'équation (1), on conclut que  $v_0 = 0.4 v_1 / 0.9 = 4/9$

# Rappel: systèmes d'équations linéaires

- Soit le système d'équations:

$$v_0 = 0 + 0.5 * (0.2*v_0 + 0.8*v_1);$$

$$v_1 = 0 + 0.5 * (1*v_2);$$

$$v_2 = 1 + 0.5 * (1*v_2)$$

- En mettant toutes les variables à droite, on peut l'écrire sous la forme:

$$0 = -0.9 v_0 + 0.4 v_1 \quad (1)$$

$$0 = -v_1 + 0.5 v_2 \quad (2)$$

$$-1 = -0.5 v_2 \quad (3)$$

- Approche alternative: on écrit sous forme matricielle  $b = A v$ , où

$$A = \begin{pmatrix} -0.9 & 0.4 & 0 \\ 0 & -1 & 0.5 \\ 0 & 0 & -0.5 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \quad v = \begin{pmatrix} v_0 \\ v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$$

# Rappel: systèmes d'équations linéaires

- Suffit alors d'inverser  $A$  pour obtenir  $v = A^{-1} b$ 
  - ◆ on peut utiliser une librairie d'algèbre linéaire (ex.: Numpy en Python):

```
>>> A = numpy.array([[-0.9,0.4,0],[0,-1,0.5],[0,0,-0.5]])  
>>> b = numpy.array([0,0,-1])  
>>> Ainv = numpy.linalg.inv(A)  
>>> v = numpy.dot(Ainv,b)  
>>> print v  
[ 0.44444444  1.           2.           ]
```

$$A = \begin{pmatrix} -0.9 & 0.4 & 0 \\ 0 & -1 & 0.5 \\ 0 & 0 & -0.5 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \quad v = \begin{pmatrix} v_0 \\ v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$$