Projet IA - Problème de la patrouille - Approche EVAP

Timothé Rios - Nicolas Venot $\max \, 2021$

Table des matières

1 Principe général			3		
2	Implémentation				
	2.1	Les ca	uses	3	
	2.2	Les ag	gents	3	
3	Algorithme				
	3.1	Algori	ithme des cases	4	
	3.2	Algori	thme des agents	4	
	Étu	Étude des paramètres			
	4.1	.1 Présentation des différents environnements			
	4.2	Nomb	re d'agents	5	
		4.2.1	Environnement vide	5	
		4.2.2	Environnement en spirale	6	
		4.2.3	Environnement en corridor	7	
4	4.3	Proba	bilité d'aller tout droit	8	
5	Conclusion				
	5.1			8	
\mathbf{A}	Récapitulatif des types et fonctions				

Introduction

Ce projet a pour objectif de modéliser aussi précisément que possible le problème de patrouille en utilisant l'approche d'évaporation des phéromones. Cette approche, inspirée par l'étude des colonies d'insectes sociaux, a pour particularité d'attribuer à chaque zone géographique un taux de phéromones spécifique qui diminue avec le temps. Les agents ont alors pour fonction de maximiser autant que possible le taux de phéromones des zones autour d'eux, d'où la nécessité de patrouiller et la pertinence de ce modèle pour résoudre ce problème.

1 Principe général

Dans ce modèle, le temps est discrétisé et l'environnement est modélisé par une grille de cases. Chaque agent avance d'une case par pas de temps, sur la case à gauche, à droite, devant ou derrière lui qui a la plus petite quantité de phéromones. Chaque fois qu'un agent arrive sur une case, il dépose une quantité P_{max} de phéromones sur celle-ci.

À chaque pas de temps, toutes les cases perdent une certaine quantité de phéromones : si elles ont P_t phéromones à l'instant t, elles ont $P_{t+1} = P_t * (1-p)$ à l'instant t+1, avec p compris entre 0 et 1 exclus.

Une catégorie de cases ne peut pas recevoir de phéromones et ne peut pas être traversée par les agents. Cette catégorie permet de représenter des murs ou des obstacles dans ce modèle. Évidemment, les agents en contact avec des cases de type mur ne vont pas prendre en compte ces dernières dans leurs déplacements.

Enfin, si plusieurs cases atteignables par un agent au prochain pas de temps ont toutes deux le niveau de phéromones minimum parmi les voisins de cet agent, il choisit au hasard parmi celles-ci. Cependant, si une de ces cases est la case qui lui fait face, il a la probabilité p_{avant} de garder sa trajectoire. Ceci permet d'éviter des mouvements trop erratiques.

Afin de pouvoir étudier l'efficacité du modèle en fonction des valeurs de ses différents paramètres, nous utilisons trois paramètres d'observation. Le premier est l'inoccupation instantanée de la case (INI pour *Instantaneous Node Idleness*), un paramètre spécifique à chaque case qui correspond au nombre de pas depuis la dernière visite de cette case par un agent. Le deuxième est l'inoccupation instantanée du graphe (IGI pour *Instantaneous Graph Idleness*), qui correspond à la moyenne des INI de toutes les cases à chaque pas. Enfin, le dernier paramètre d'observation que nous utilisons est l'inoccupation instantanée maximum (IWI pour *Instantaneous Worst Idleness*), qui correspond à l'INI maximum à chaque pas.

2 Implémentation

2.1 Les cases

Chaque case se voit attribuer plusieurs paramètres.

Le premier est un booléen mur indiquant si la case est un mur ou non et le deuxième est un nombre phéromone indiquant le niveau de phéromones de la case. Le dernier paramètre est un entier ini qui recense l'INI de la case

Durant une simulation, le phéromone de chaque case diminue à chaque pas de temps comme expliqué plus-haut : p, le coefficient d'évaporation, est un paramètre réglable de la simulation mais n'a qu'une influence esthétique. les cases ayant leur paramètre mur à true ne font pas diminuer la valeur de leur phéromone et ne font pas augmenter leur ini, qui ne sont de toute façon jamais pris en compte dans la simulation. la couleur des cases varie en fonction de leur état de mur ou non et de leur niveau de phéromones : les cases ayant le booléen mur à true sont bleues et les autres ont une couleur verte dont l'intensité varie proportionnellement à leur niveau de phéromones.

2.2 Les agents

À chaque pas de temps, les agents se déplacent sur la case mitoyenne (uniquement sur la même ligne ou sur la même colonne) ayant le paramètre phéromone le plus bas et l'incrémente de *un*. Ce faisant, il remet aussi le paramètre ini de la case à *zéro*. Les agents ignorent les cases ayant leur paramètre mur à true. Tous les agents ont la même probabilité p_avant de privilégier la case devant eux si celle-ci fait partie des cases mitoyennes ayant la valeur minimum de phéromone.

3 Algorithme

3.1 Algorithme des cases

```
for chaque case c do

if c n'est pas un mur then

c.ph\acute{e}romone \leftarrow c.ph\acute{e}romone * (1-p)

c.ini \leftarrow c.ini + 1

end if
end for
```

3.2 Algorithme des agents

```
for chaque agent a do
  voisins min \leftarrow \{\}
  min \leftarrowminimum du phéromone des voisins
  for chaque case voisine v de a do
     if v n'est pas un mur et v.ph\acute{e}romone = min then
       voisins min \leftarrow voisins min + v
     end if
  end for
  case \ devant \leftarrow case \ en \ face \ de \ l'agent
  if case devant est dans voisins min et random(1) < p then
     case prochaine \leftarrow case devant
  else
     case prochaine \leftarrow random(voisins min)
  end if
  l'agent va sur case\_prochaine
end for
```

4 Étude des paramètres

4.1 Présentation des différents environnements

Afin de comparer l'effet des différents paramètres de notre modèle, nous avons effectué plusieurs simulations sur différents environnements. Le premier est une grille carrée de vingt cases par vingt cases, dont toutes les cases sont accessibles aux agents.

Le deuxième est une grille de même dimension mais contenant une spirale de cases obstacles.

Le dernier est une grille rectangulaire de vingt cases par vingt-cinq contenant un couloir centrale menant à six pièces, formées par des cases obstacles.

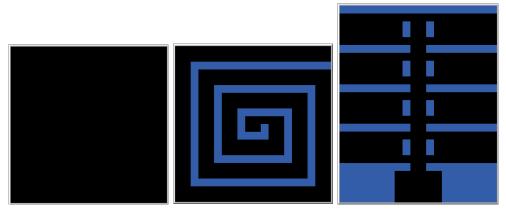


FIGURE 1 – Environnements de test les obstacles sont en bleu, les cases normales en noir

Nous allons donc étudier les effets de deux paramètres : le nombre d'agents et la probabilité d'aller tout droit.

4.2 Nombre d'agents

Évidemment, l'efficacité de la patrouille augmente à mesure que l'on ajoute des agents.

4.2.1 Environnement vide

On remarque sur les deux graphes de l'IGI et l'IWI que la valeur moyenne de ces deux paramètres est inversement proportionnelle au nombre d'agents. Notamment, si l'on double le nombre d'agents, on diminue de moitié les moyennes de l'IGI et de l'IWI. Néanmoins, les valeurs maximales de ces deux paramètres ne suivent pas la même règle. Même si la tendance reste la même, on peut remarquer que l'aléatoire présent dans le modèle (au niveau du choix des agents de la case suivante) a des conséquences non négligeables sur les extrêmes.

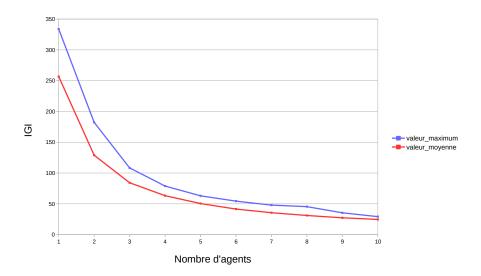


FIGURE 2 – IGI en fonction du nombre d'agents pour l'environnement vide

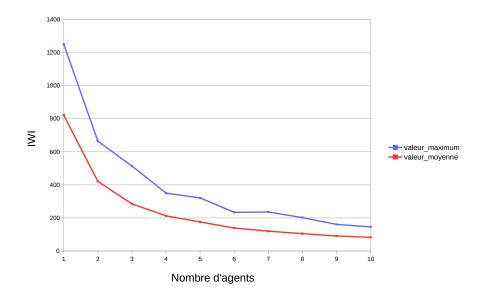


Figure 3 – IWI en fonction du nombre d'agents pour l'environnement vide

4.2.2 Environnement en spirale

Contrairement à l'environnement vide, le nombre d'agents dans l'environnement en spirale n'est pas parfaitement inversement proportionnelle aux taux d'IGI et d'IWI. Par exemple, on peut noter sur le graphique que passer de un à deux agents fait baisser l'IGI moyenne d'environ 60

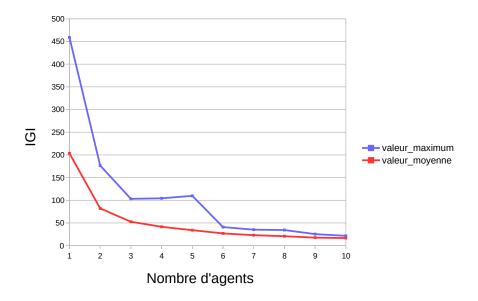


FIGURE 4 – IGI en fonction du nombre d'agents pour l'environnement en spirale

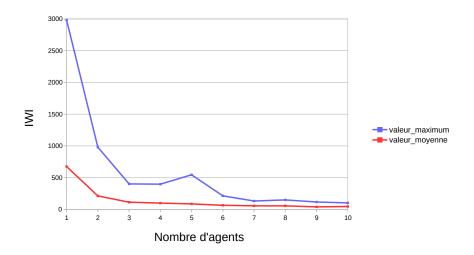


Figure 5 – IWI en fonction du nombre d'agents pour l'environnement spirale

4.2.3 Environnement en corridor

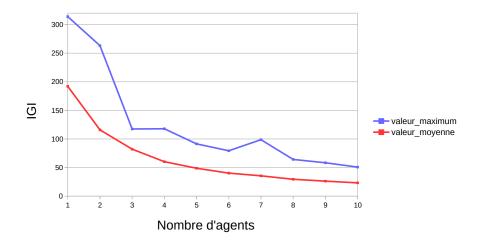


Figure 6 – IGI en fonction du nombre d'agents pour l'environnement en corridor

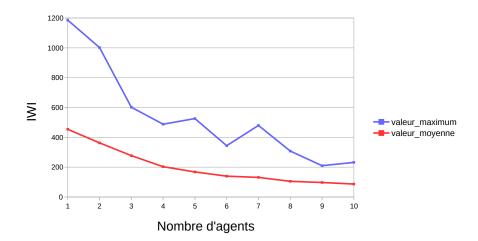


FIGURE 7 – IWI en fonction du nombre d'agents pour l'environnement en corridor

- 4.3 Probabilité d'aller tout droit
- 5 Conclusion
- 5.1

A Récapitulatif des types et fonctions