





Département Informatique

Diplôme préparé : DUT informatique

Conception d'un module de détection d'anomalie dans l'exécution d'un plan

Ombredane César

TUTEUR ENSEIGNANT
JEAN MASSARDI

RESPONSABLE EN ENTREPRISE ÉRIC BEAUDRY

ANNÉE UNIVERSITAIRE 2019/2020 **S**TAGE DU 27/04 AU 24/07/20

SOUTENANCE DU 30/06/20

INTRODUCTION

Projet Vigil:

- Vise à aider les personnes âgés ou ayant une déficience cognitive
- Aide dans les taches journalière
- Développement d'une application de reconnaissance d'activités et de détection des comportements anormaux

Application:

- Module de reconnaissance d'activités
- Module de reconnaissance de plan
- Module de détection d'anomalie



Le pavillon Président-Kennedy (PK) de la faculté des sciences - UQAM

PLAN

- Module PARC (reconnaissance de plan)
 - Bibliothèques de plan
 - Filtre a particule
- Module CDM (détection d'anomalies)
 - Bases mathématiques
 - Implémentation
- Tests et résultats
- Conclusion

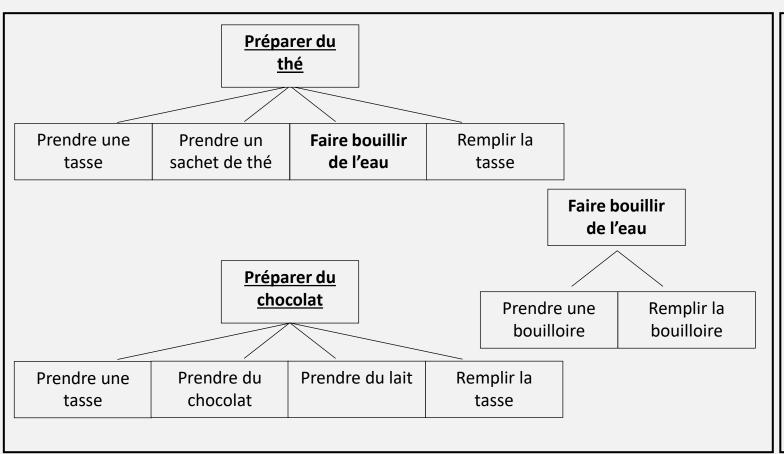
MISSIONS

- Nettoyage et documentation du code de PARC
- Implémentation du CDM
- Implémentation des tests sur le CDM
- Tests et analyse des résultats

PARC

Module de détection de plan.

BIBLIOTHÈQUE DE PLAN



A = {prendre une tasse, prendre un sachet de thé, remplir la tasse, prendre du chocolat, prendre du lait, prendre une bouilloire, remplir la bouilloire}

NT = {préparer du thé, préparer du chocolat, faire bouillir de l'eau}

G = {préparer du thé, préparer du chocolat}

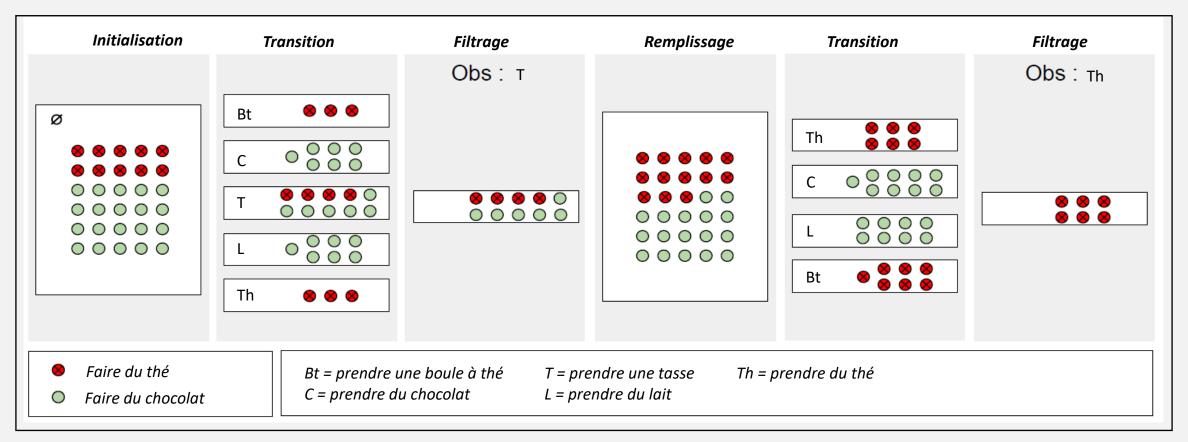
 $P = \{$

{faire bouillir de l'eau → prendre une bouilloire, remplir la bouilloire, $σ = {(1,2)}$ },

{préparer du thé \rightarrow prendre une tasse, prendre un sachet de thé, faire bouillir de l'eau, remplir la tasse, $\sigma = \{(1,4),(2,4),(3,4)\}\}$,

{préparer du chocolat \rightarrow prendre une tasse prendre du chocolat, prendre du lait, remplir la tasse, $\sigma = \{(1,4),(2,4),(3,4)\}\}$

FILTRE A PARTICULE



CDM (COGNITIVE DISTRESS MANAGEMENT)

- Détection d'anomalie dans l'exécution d'un plan
 - Erreur dans l'exécution
 - Déviation du plan

Quand agir?

MATHÉMATIQUES (I)

Approche probabiliste : P(A_t)

Inférence réseau bayésien dynamiques :

$$P(A_t) = P(A_t|A_{t-1})P(A_{t-1}) + P(A_t|\neg A_{t-1})P(\neg A_{t-1})$$

Hypothèse I : $P(A_t|A_{t-1}) = 1$

Hypothèse $2:P(A_0)=0$

Simplification : $P(A_t) = P(A_{t-1}) + P(A_t | \neg A_{t-1})(1 - P(A_{t-1}))$

MATHÉMATIQUES (2)

- Le terme $P(A_{t-1})$ est définie par récurrence.
- $P(A_t | \neg A_{t-1})$ définie comme $\sum_{e \in E} \sum_{a \in A} P(a \cap e \cap (a \notin e))$

$$P(A_t|\neg A_{t-1}) = \sum_{e \in E} \sum_{a \in A} (\delta_{a \notin e} P(a) P(e))$$

Plans de e	Actions de e	P(e)
А	<prendre bouillir="" de="" faire="" l'eau,="" la="" prendre="" remplir="" sachet="" tasse="" tasse,="" thé,="" un="" une=""></prendre>	0.2
В	< Prendre un sachet thé, prendre une tasse, faire bouillir de l'eau, remplir la tasse>	0.4
С	< Faire bouillir de l'eau, prendre une tasse, prendre un sachet thé, remplir la tasse>	0.4

MATHÉMATIQUES (3)

Méthode Sum : $P(A_t) = P(P(A_{t-1}) + P(A_t | \neg A_{t-1}) (1 - P(A_{t-1})) > s)$

Méthode Min : $\forall a \in A, \forall e \in E, \ P(A_t | \neg A_{t-1}) = min(\delta_{a \notin e} P(a) P(e))$

 $\mathsf{M\'ethode\ Support:} P(A_t|\neg A_{t-1}) = P\left(\frac{nbPs}{nbP} < s\right)$

(uniquement utilisable avec une reconnaissance de plan par filtre à particule)

IMPLÉMENTATION (I)

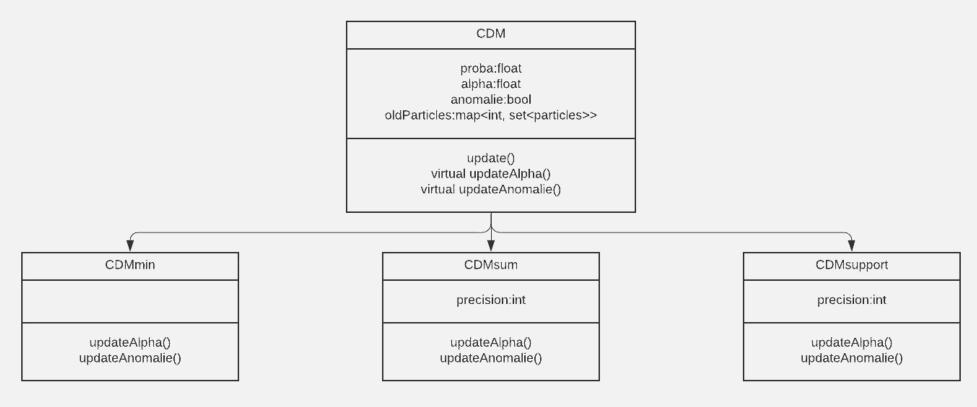


Diagramme UML du module CDM

IMPLÉMENTATION (2)

```
Algorithme 4 : Actualisation du CDM

1: function update(CDM)

2: updateAlpha(CDM.alpha)

3: temp ← proba

4: proba ← temp + alpha(1 − temp)

5: updateAniormalBehavior(CDM.AB)

6: if (!CDM.AB) then

7: CDM.oldParticles ← s.particles

8: end if

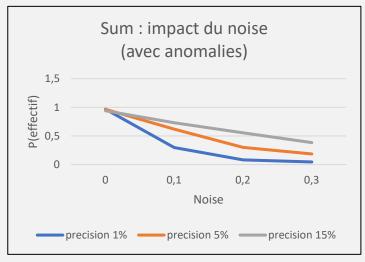
9: return CDM

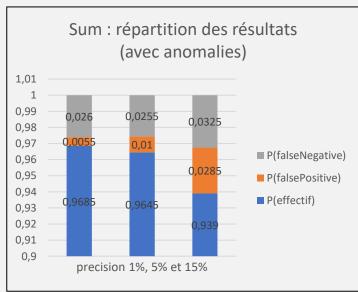
10: end function
```

TESTS

- Chaque test est réalisé sur 100 bibliothèques de plan différentes.
- 10 itérations sont effectuées sur chaque bibliothèques de plan.
- Paramètres a faire varier : bruit, précision.
- Les tests sont réalisés sur des bibliothèque de plan de taille variables (10 à 100 actions).

RÉSULTATS DE LA MÉTHODE SUM





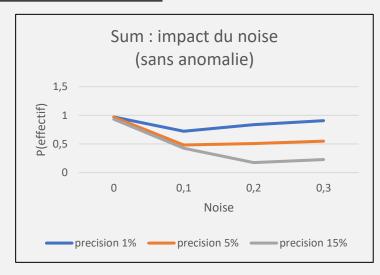
Points fort:

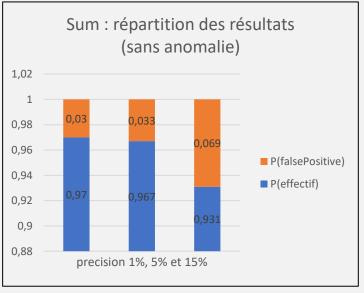
- Très efficace
- Latence basse
- Bonne résistance au bruit (sans anomalie)

Point faible:

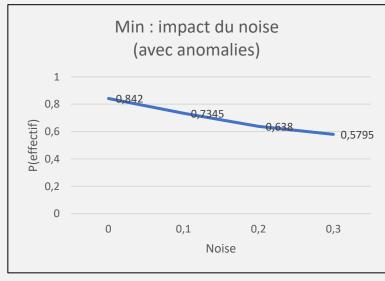
- Mauvaise résistance au bruit
- Plus de faux négatif que de faux positif

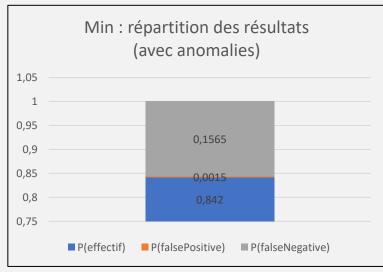
Moyenne de latence : 0,795979545





RÉSULTATS DE LA MÉTHODE MIN



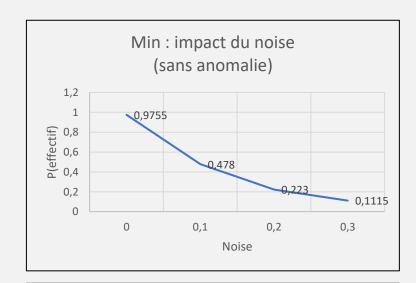


Points fort:

Bonne résistance au bruit

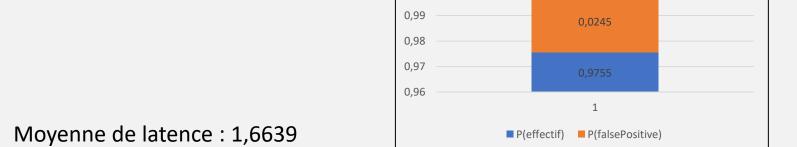
Point faible:

- Moins efficace
- Plus de faux négatif que de faux positif



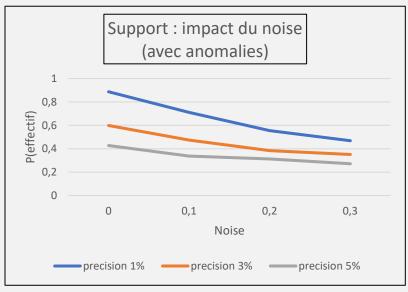
Min : répartition des résultats

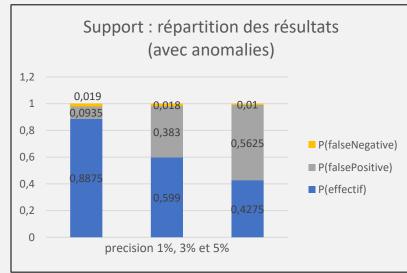
(sans anomalie)



1,01

RÉSULTATS DE LA MÉTHODE SUPPORT





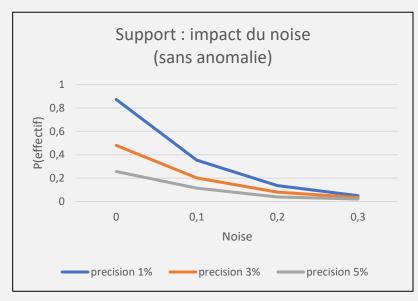
Points fort:

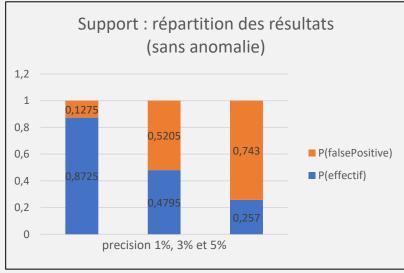
- Très peu de faux négatif
- Précision optimal possible

Point faible:

- Moins efficace
- Peu résistant au bruit

Moyenne de latence : 0,687503333





CONCLUSION

Taches réalisées :

- Nettoyage et documentation du code
- Implémentation du CDM
- Test et analyse des résultats

Taches à réaliser :

- Implémentation du CDM dans un contexte pratique
- Variation de la précision en fonction de la bibliothèque de plan

BILAN

Apports de ce stage :

- Découverte du monde de la recherche
- Développement de mes capacités d'algorithmie
- Amélioration de mon niveau en C++
- Amélioration de mon autonomie et de mon sens des responsabilités

REMERCIEMENT

Cécile Balkanski Éric Beaudry Jean Massardi