Suivi de Situation AU311 - Opération et Supervision

Charles Lesire-Cabaniols (ONERA / DCSD) charles.lesire@onera.fr

3A-SEM - 2010-2011

Introduction

Systèmes à événements discrets

Systèmes Hybrides

Suivi de l'activité de Pilotage

Autonomie

Fonctions nécessaires

- ► Avant la mission :
 - Planification (véhicule)
 - Procédures (opérateur)
- En opération :
 - Supervision
 - ► (Re)Planification
 - Gestion des communications
 - Interfaces opérateur
 - Suivi de l'état

Suivi de l'état

Suivi de l'état

C'est quoi ?

- ► Suivi de l'état du véhicule
- Suivi de l'état de l'environnement
- Détection de pannes
- Diagnostic
- Évaluation de la situation
- Conscience de la situation
- Prédiction

Conscience de situation

Situation awareness involves being aware of what is happening around you to understand how information, events, and your own actions will impact goals and objectives, both now and in the near future.



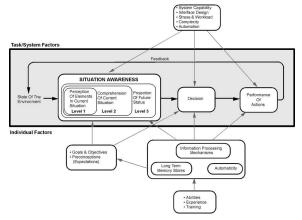
Suivi de l'état

Suivi de l'état

Pouquoi faire ?

- ▶ Pour :
 - Décider
 - ► Réagir, Alerter
 - Replanifier, Reconfigurer
- ► Sur la base :
 - des tâches, activités, procédures
 - de l'état de santé du véhicule
 - des ressources disponibles (dont communication)
 - ▶ de l'état de l'environnement
 - des actions de l'opérateur

Conscience de situation



Place du Suivi de Situation chez l'opérateur (Endsley, 1995)



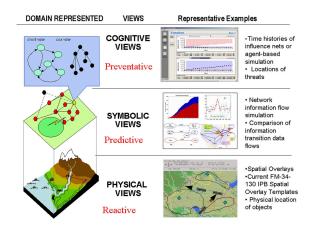
Suivi de situation

Suivi de situation

- Situation Awareness : conscience de la situation (par l'opérateur)
- ► Situation Assessment : élaboration, évaluation de la situation (algorithmique)
- 3 niveaux :
 - 1. Perception : acquisition des informations pertinentes, reconnaissance de situations élémentaires ;
 - Compréhension : synthèse des situations perçues, interprétation par rapport aux modèles (environnement, tâches, procédures) ;
 - 3. Projection : prédiction de l'impact des actions en fonction de la situation et des modèles.

Niveaux de situation (Waltz, 2000)

Systèmes à événements discrets



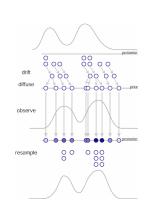


Introduction

0000000

Approche systèmes continus

- Filtrage bayésien : estimation des variables d'un système soumis à des perturbations
 Filtre de Kalman et ses extensions
- Filtrage particulaire : estimation de l'état par sélection des particules les plus cohérentes avec les observations



Approche systèmes à événements discrets

- Représentation symbolique de l'état du système
 Ex. : "le piéton se dirige vers le véhicule"
 "PA en mode climb"
- États, transitions, contraintes, incertitudes
- Mise en correspondance des observations avec le modèle

Introduction

Chroniques Définitions

- Modélisation d'une activité, d'une tâche, d'un comportement... sous forme de contraintes temporelles entre événements ;
- Algorithme de reconnaissance d'une activité à partir des événements perçus.
- http://crs.elibel.tm.fr/

Chroniques Définitions

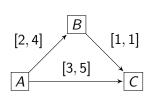
Chronique (Dousson et al., 1993)

Un modèle de chronique C est un couple (S, T) avec

- ► *S* un ensemble d'événements
- ➤ T l'ensemble des contraintes entre les instants de ces événements.

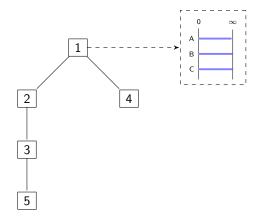
Chroniques

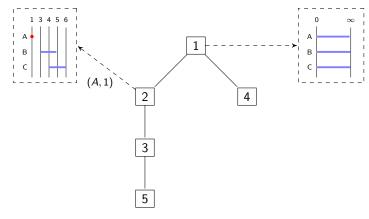
Exemple (Vu Duong, 2001)

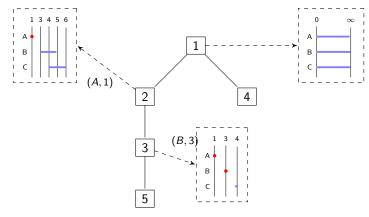


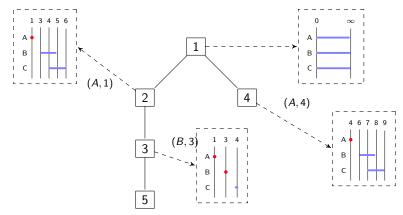
```
chronicle Ch {
   event(A, ta);
   event(B, tb);
   event(C, tc);

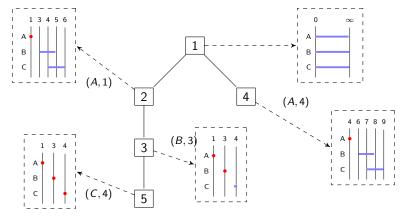
   tb - ta in [2, 4];
   tc - ta in [3, 5];
   tc - tb in [1, 1];
}
```



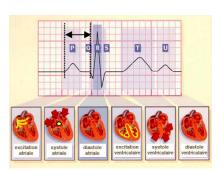




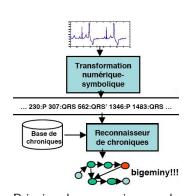




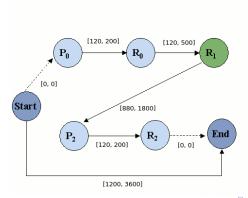
- Propagation de contraintes,
- Factorisation de l'arbre,
- Notion de "sous-chronique".
- ► Méthodes d'apprentissage de chroniques...
- Application à la détection de fautes dans les réseaux de télécommunications.

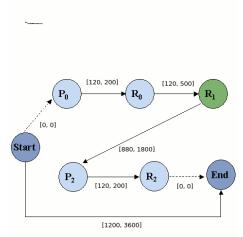


Contraction cardiaque et ECG

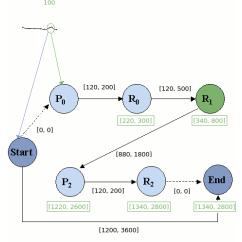


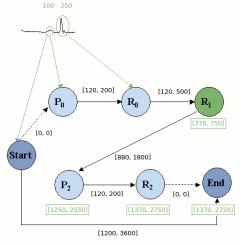
Principe de reconnaissance de pathologies

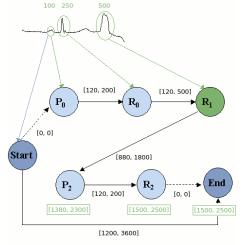


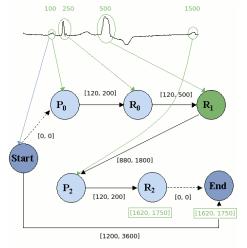


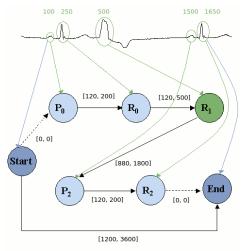
Introduction











Reconnaissance d'activités sur vidéos (Rota et Thonnat, 2000)



Reconnaissance d'une scène de prise d'hotage dans une banque

Introduction

Automates

- Approche "systémique",
- Modélisation du comportement,
- ▶ Utilisation des événements pour "jouer" l'automate.

Automates

Automates Définition

Automate

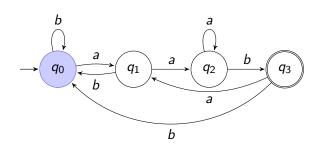
Un automate est un 4-uplet $A = (\Sigma, Q, Q_0, T)$:

- Σ est un alphabet fini,
- Q est l'ensemble des places (états, lieus, localités),
- Q₀ est l'ensemble des places initiales,
- ▶ $T \subset Q \times Sigma \times Q$ est la fonction de transition.

e=< q, a, q'> est une transition de la place q vers la place q' étiquetée par la lettre a.

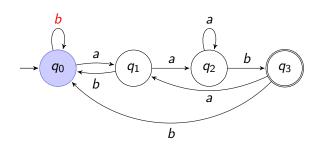
Introduction

Automates Exemple



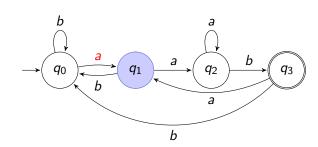
 $\Sigma \leftarrow babaab$

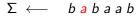
Automates Exemple



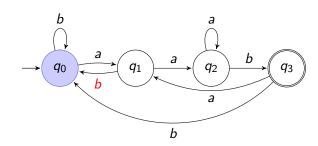


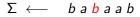
Automates Exemple





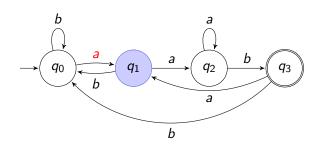
Automates Exemple

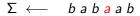




Automates

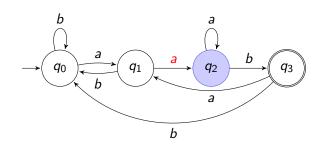
Exemple

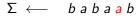




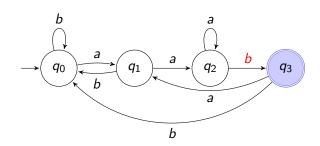
7 tatomates

Automates Exemple





Automates Exemple



Non-déterminisme

Non-déterminisme

- Événements non-observables (ex. : pannes),
- Effets non-déterministes,
- ▶ Différentes modélisation (ensembliste, probabiliste, floue. . .)

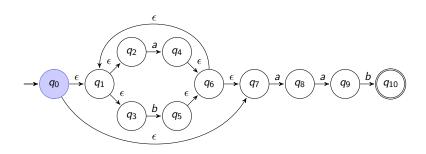
Non-déterminisme

Non-déterminisme

- Événements non-observables (ex. : pannes),
- Effets non-déterministes,
- ▶ Différentes modélisation (ensembliste, probabiliste, floue. . .)

Automates

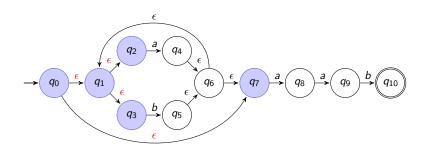
Non-déterminisme





Automates

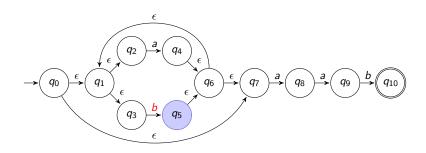
Non-déterminisme





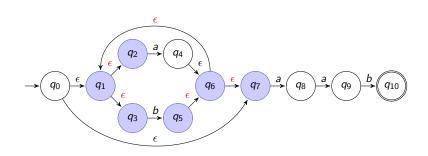
Automates

Non-déterminisme





Automates Non-déterminisme

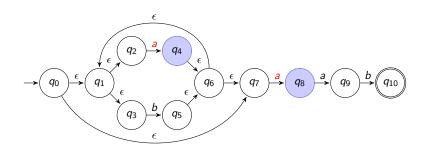


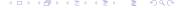


Introduction

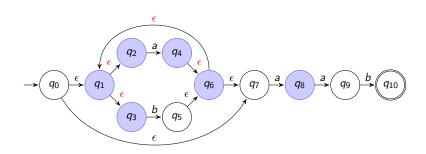
Automates

Non-déterminisme



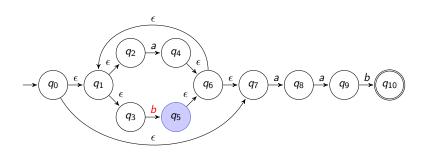


Automates Non-déterminisme



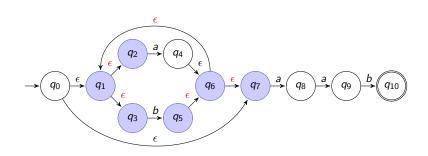


Automates Non-déterminisme





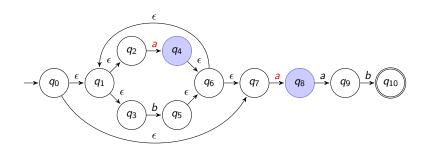
Automates Non-déterminisme

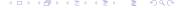




Automates

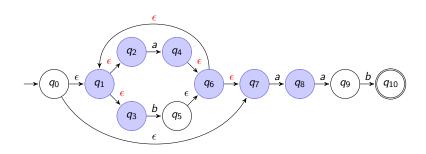
Non-déterminisme





Automates

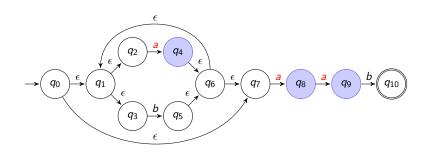
Non-déterminisme





Automates

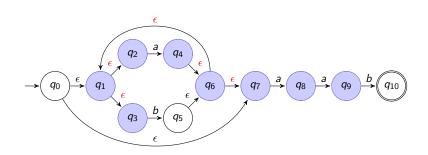
Non-déterminisme



$$\Sigma \leftarrow babaab$$



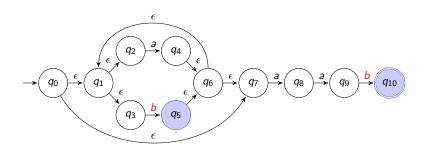
Automates Non-déterminisme





Automates

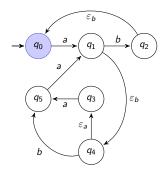
Non-déterminisme



$$\Sigma \leftarrow babaab$$



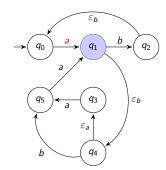
Exemple : Détection de pannes



On reçoit les événements a puis b: quels états possibles ? panne possible ?

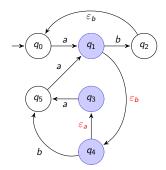
Automates

Exemple : Détection de pannes



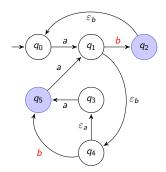
On reçoit les événements a puis b: quels états possibles ? panne possible ?

Exemple : Détection de pannes



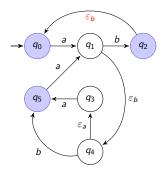
On reçoit les événements *a* puis *b* : quels états possibles ? panne possible ?

Exemple : Détection de pannes



On reçoit les événements *a* puis *b* : quels états possibles ? panne possible ?

Exemple : Détection de pannes

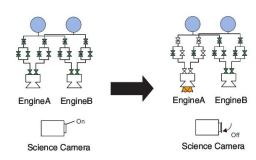


On reçoit les événements a puis b: quels états possibles ? panne possible ?

Introduction

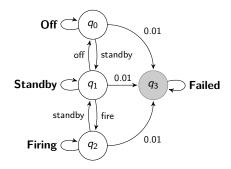
Automates

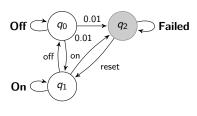
Exemple: Rover martien (Williams et al., 2004)



Automates

Exemple: Rover martien (Williams et al., 2004)



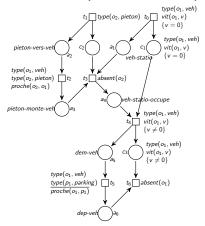


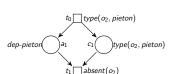
Automates

- ▶ Modèle riche (extension temporelles, probabilistes...),
- Estimation de l'état discret,
- Détection de modes défaillants.

- Basé sur les réseaux de Petri,
- Principe d'estimation récursif (prédiction/recalage),
- Basé sur les similitudes entre propriétés.

Kalmansymbo (Tessier, 2003)





Modèles de Départ-Véhicule (gauche) et Déplacement-Piéton (droite)

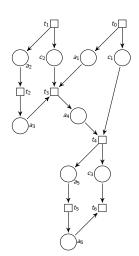


Introduction

Kalmansymbo (Tessier, 2003)

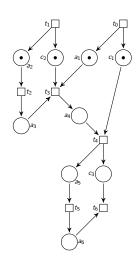


► Image acquise et traitée.



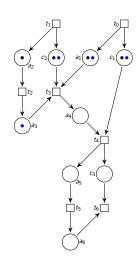


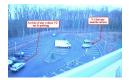
- Image acquise et traitée.
- Un piéton se déplace vers un véhicule.



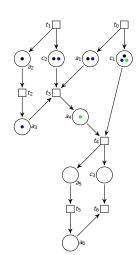


- Image acquise et traitée.
- Un piéton se déplace vers un véhicule.
- Le piéton est proche du véhicule.



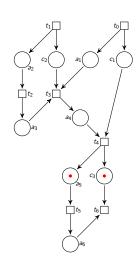


- Image acquise et traitée.
- Un piéton se déplace vers un véhicule.
- Le piéton est proche du véhicule.
- Le piéton disparaît de l'image.





- Image acquise et traitée.
- Un piéton se déplace vers un véhicule.
- Le piéton est proche du véhicule.
- Le piéton disparaît de l'image.
- Le véhicule se déplace.



Kalmansymbo

- Modélisation des comportements du système,
- Prédiction,
- Gestion de l'incertitude,
- Étape de prétraitement conséquente.

Réseaux Bayésiens

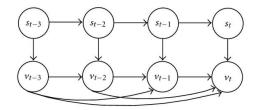
Réseaux Bayésiens

- Permet de modéliser des connaissances incomplètes ;
- ▶ 2 aspects :
 - Un graphe orienté acyclique :
 - un noeud représente une variable aléatoire discrète ;
 - un arc représente l'influence directe entre variables ;
 - Une distribution de probabilité pour chaque nœud :
 - Conditionnée par les variables "parentes".

Réseaux Bayésiens

Réseaux Bayésiens

- ► Formalisme de base :
 - Statique (pas d'évolution temporelle)
- Extensions :
 - Réseaux Bayésiens dynamiques



Réseaux Bayésiens Utilisation

- ▶ Inférence : obtenir la probabilité d'un ensemble de variables *R* étant donné la valeur des variables *C* ;
 - $P(a) + P(\overline{a}) = 1$
 - $P(a \wedge b) = P(a) \times P(b|a)$
 - $ho P(a|b) = \frac{P(b|a) \times P(a)}{P(b)}$ (règle de Bayes)
- ▶ Apprentissage : estimer la structure (graphe) et les paramètres (probabilités) du modèle à partir de données statistiques *D*.

Réseaux Bayésiens

Réseaux Bayésiens

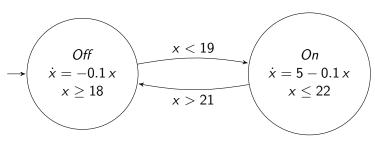
Exemple

- ▶ Je souhaite acheter une voiture modèle X ;
- ▶ AutoPlus indique que 30% ont des problèmes de transmission ;
- Je peux faire essayer une voiture par un ami mécano :
 - ▶ Il reconnait 90% des voitures défectueuses ;
 - ▶ Il reconnait 80% des voitures non défectueuses.
- Questions :
 - Probabilité d'acheter une voiture non défectueuse sachant que le diagnostic la reconnait comme non défectueuse ?
 - Probabilité d'acheter une voiture non défectueuse (sans diagnostic) ?
 - Probabilité d'acheter une voiture non défectueuse sachant que le diagnostic la reconnait comme défectueuse ?



Automates Hybrides

Automates hybrides (Alur et al., 1993)



Automate hybride d'un thermostat

Automates hybrides

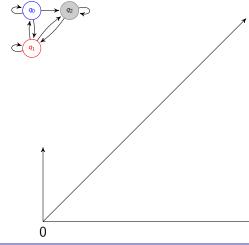
- ► Mesure numérique → vecteur d'état du système,
- Technique de filtrage numérique,
- Situation : état de l'automate
- Estimation de mode.
 - Automates hybrides probabilistes + filtres de Kalman (Hofbaur et Williams, 2002),
 - Automates hybrides + filtrage particulaire (Koutsoukos et al., 2003).

Systèmes Hybrides

00000000

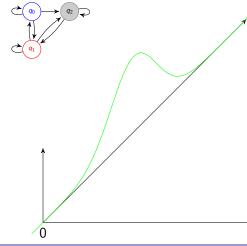
Introduction

Automates hybrides



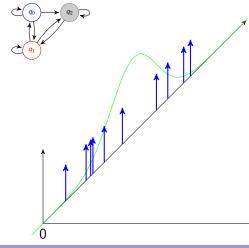


Automates hybrides



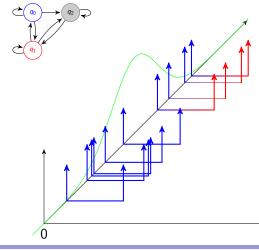


Automates hybrides



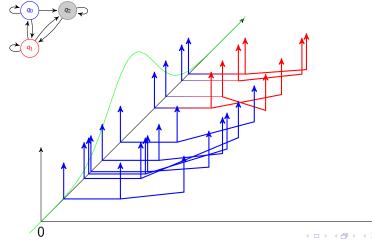


Automates hybrides

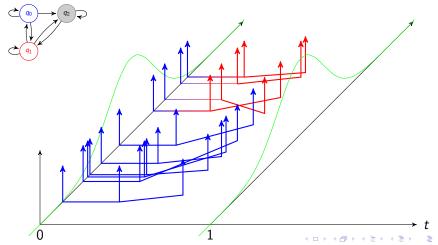


Automates Hybrides

Automates hybrides

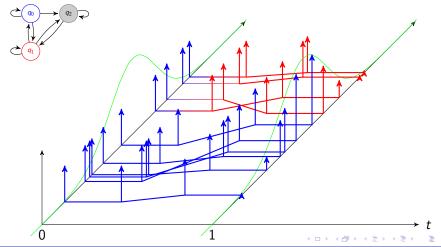


Automates hybrides



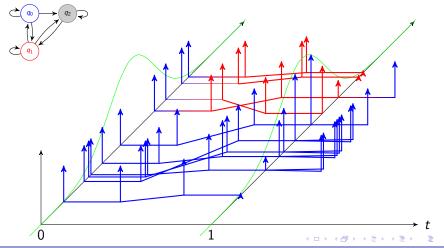
Automates Hybrides

Automates hybrides



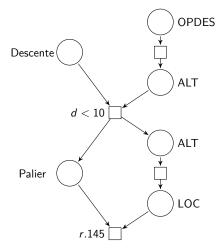
Automates Hybrides

Automates hybrides



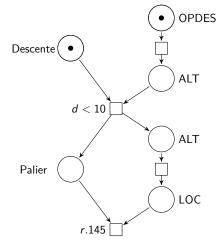
Réseaux de Petri particulaires (Lesire et Tessier, 2005)

▶ RdP → dynamique discrète

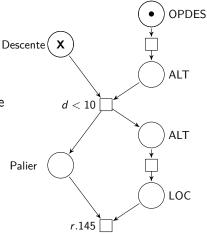


Réseaux de Petri hybrides

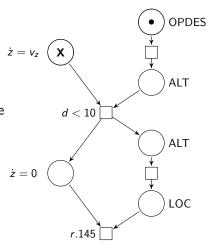
- ▶ RdP → dynamique discrète
- $\blacktriangleright \ \mathsf{Marquage} \to \mathsf{\acute{e}tat} \ \mathsf{discret}$



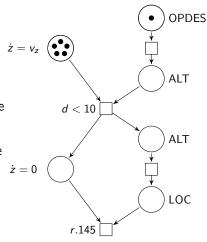
- ▶ RdP → dynamique discrète
- ightharpoonup Marquage ightarrow état discret
- lacksquare Jeton numérique ightarrow état hybride



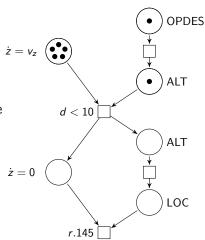
- ▶ RdP → dynamique discrète
- ▶ Marquage → état discret
- ▶ Jeton numérique → état hybride
- ightharpoonup Eq. Dif. ightarrow dynamique hybride

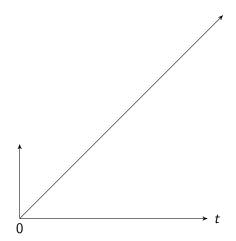


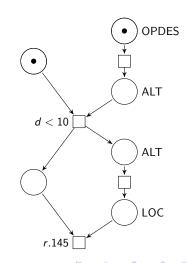
- ▶ RdP → dynamique discrète
- ► Marquage → état discret
- ▶ Jeton numérique → état hybride
- ightharpoonup Eq. Dif. ightarrow dynamique hybride
- $lackbox{ Particules}
 ightarrow {
 m incertitude\ hybride}$

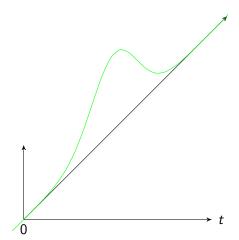


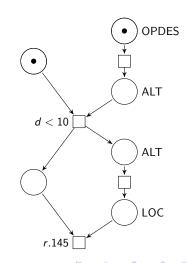
- ▶ RdP → dynamique discrète
- ▶ Marquage → état discret
- ▶ Jeton numérique → état hybride
- ightharpoonup Eq. Dif. ightarrow dynamique hybride
- lackbox Particules ightarrow incertitude hybride
- ► Macro-marquage → incertitude symbolique

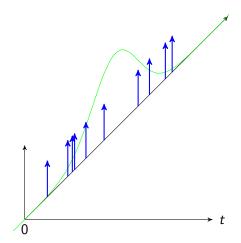


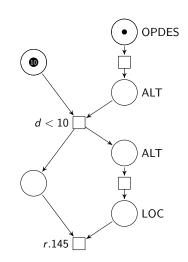


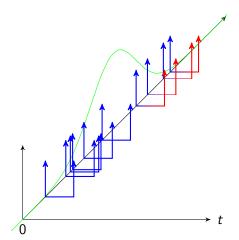


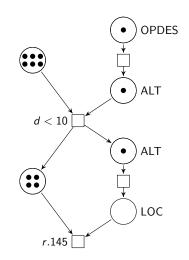


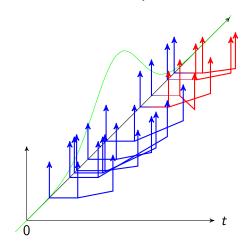


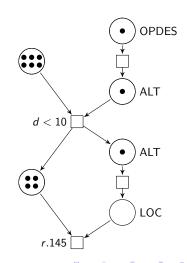




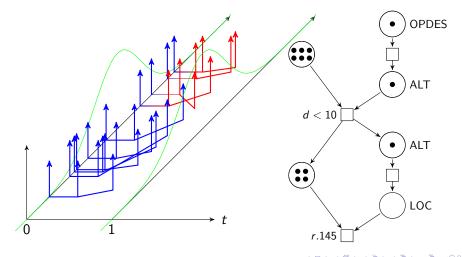


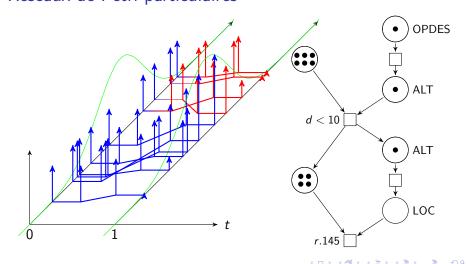




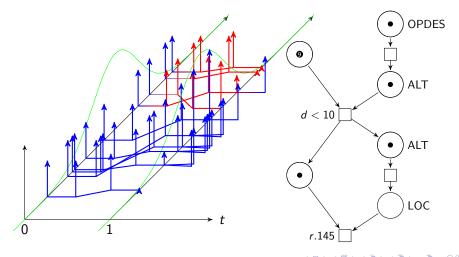


Introduction

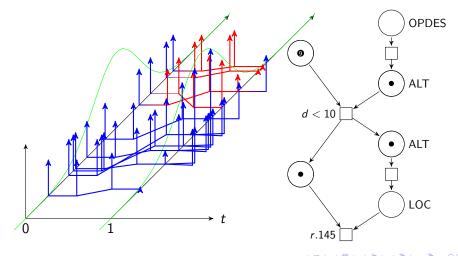




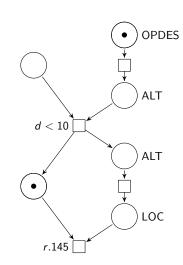
Introduction



Réseaux de Petri hybrides



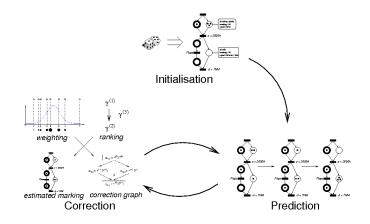
- Modèle riche
- ► Pas d'interaction continu/discret lors du recalage
- ⇒ détection d'incohérences





- Places numériques, associées à des équations d'évolution (modes continus);
- Places symboliques, associées à des configurations (modes discrets);
- ► Transitions représentant les changements de mode, selon :
 - l'évolution continue (gardes sur les paramètres du vecteur d'état);
 - l'évolution discrète (actions / événements externes) ;
- Marquage hybride :
 - jetons noirs dans les places symboliques (modes discrets possibles du systèmes)
 - particules dans les places numériques (distribution sur le vecteur d'état)





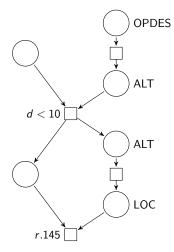
- ▶ $\frac{\text{nombre de particulares dans }p}{\text{nombre de particles}} = \frac{|\mathcal{M}(p)|}{N} = \text{probabilit\'e d'être dans le mode num\'erique associt\'e à }p$
- On agrège donc cette information, pour avoir :
 - une proba pour chaque place numérique
 - un classement pour chaque place symbolique
- ▶ On regarde le couple (p, q) le plus vraissemblable : \longrightarrow est-il accessible depuis le marquage initial ?

Gnos

Suivi de l'activité de pilotage (Dehais *et al.*, 2005)

- Le système avion-pilote est hybride :
 - Dynamique continue de l'avion,
 - Actions discrètes du pilote.
- Modélisation sous forme de réseau de Petri particulaire
- Intégration de mécanisme de détection de conflits

Suivi de l'activité de pilotage



- Modélisation de la trajectoire avion
- ► De sa configuration (volets, train...)
- Du comportement du PA (modes, transitions)
- Des actions pilotes (en lien avec PA / conf.)

- Détection d'incohérences
- ► Identification de modes défaillants



GIIOSI

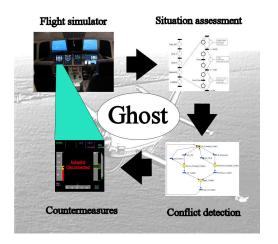
Suivi de l'activité de pilotage



Ghost

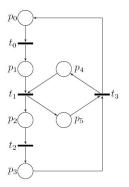
Introduction

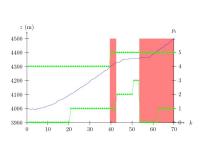
Suivi de l'activité de pilotage



Ghost

Suivi de l'activité de pilotage





Estimation et détection d'incohérences

 \rightarrow incohérence détectée à partir de t = 60



Suivi de l'activité de pilotage

Conclusion

- ► Formalisme pour le suivi du comportement avion—pilote
- ▶ Détection d'incohérences → conflits
- Prédiction de conflits
- Utilisation de données physio pour l'état du pilote
- Assistance au pilotage (présentation des infos estimation)
- Automatisation (partielle) de certaines procédures