

# Storm



A probabilistic model checker

.....

**Florent Delgrange**

UMONS

Faculté des Sciences

Mab2 Science Informatique

# Plan

## 1. Modèles

### 1.1 Temps continu

## 2. Formats d'entrée

### 2.1 PRISM

### 2.2 Explicite

## 3. Propriétés

### 3.1 PrCTL

## 4. Implémentation

### 4.1 Engines

### 4.2 Arithmétique exacte

### 4.3 Solveurs

## 5. Résultats

# Modèles

- Chaines de Markov à temps discret (CM)
- Chaines de Markov à temps continu (CMC)
- Processus décisionnels de Markov (PDM)
- Automates de Markov (AM)

# Chaines de Markov à temps continu

## Definition (Chaîne de Markov à temps continu)

Une chaîne de Markov  $\mathcal{M}$  à temps continu est définie par

- un ensemble d'états  $S$
- une fonction de transition initiale  $\mathcal{Q} : S \times S \rightarrow [0, 1] \cap \mathbb{Q}$ ,  
définissant une **distribution de probabilité initiale** sur les états  $S$
- une fonction de taux d'intensité  $\lambda : S \rightarrow \mathbb{R}$
- une fonction génératrice  $\mathcal{A} : S \times S \rightarrow [0, 1]$

# Chaînes de Markov à temps continu

Soient  $s, s' \in S$ , deux états de  $\mathcal{M}$  et  $T_s$ , le temps passé passé par le système dans l'état  $s$

- $\mathbb{P}(T_s \geq t) = e^{-\lambda(s)t}$
- La distribution **exponentielle négative** est la **seule à respecter la propriété de Markov** (états sans mémoire) !
- $\mathbb{E}(T_s) = \frac{1}{\lambda(s)}$
- $\mathcal{A}(s, s') = \begin{cases} -\lambda(s) & \text{si } s = s' \\ \lambda(s) \cdot Q(s, s') & \text{sinon} \end{cases}$

*Remarque :*  $Q(s, s') = 0$  en temps continu

## Chaînes de Markov à temps continu

Supposons à présent que l'ensemble des états  $S$  de la chaîne est **fini**.

Alors, la fonction  $\mathcal{A}$  peut être caractérisée par une matrice génératrice  $A$ , telle que

$$\mathcal{A}(s_i, s_j) = A_{i,j}$$

Dès lors, soit la fonction  $P : \mathbb{R}^+ \rightarrow [0, 1]^{|S| \times |S|}$ , la fonction générant la matrice caractérisant la fonction de transition  $\Delta : S \times S \times \mathbb{R}^+ \times [0, 1]$  selon un temps  $t \in \mathbb{R}^+$ ,

$$P(t) = \begin{cases} 1 & \text{si } t = 0 \\ e^{At} & \text{sinon} \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \Delta(s_i, s_j, t) = P(t)_{i,j}$$

# Plan

## 1. Modèles

### 1.1 Temps continu

## 2. Formats d'entrée

### 2.1 PRISM

### 2.2 Explicite

## 3. Propriétés

### 3.1 PrCTL

## 4. Implémentation

### 4.1 Engines

### 4.2 Arithmétique exacte

### 4.3 Solveurs

## 5. Résultats

# Format d'entrées

- PRISM
- JANI
- Réseaux de Petri stochastiques généralisés (GSPN)
- Dynamic Fault Trees (DFTs)
- pGCL
- Explicite



# PRISM

## Syntaxe

Soit  $\mathcal{M} = (S, A, \Delta, w)$ , un PDM.

### Énumération et initialisation des états

Soit  $X \subseteq S$ , avec  $|X| = n \in \mathbb{N}$

$x : [0 \dots n - 1] \text{ init } 0$

avec  $x_0$ , un état initial de  $\mathcal{M}$

# PRISM

## Syntaxe

Soit  $\mathcal{M} = (S, A, \Delta, w)$ , un PDM.

### Transitions

Soit  $s_i \in S$ , le  $i^{\text{ème}}$  état de  $S$ . Pour toute action  $\alpha \in A(s)$ ,

$$[\alpha] \quad s = i \rightarrow \delta_1 : s' = j_1 + \dots + \delta_m : s' = j_m$$

Avec

- $s_{j_1}, \dots, s_{j_m}$ , les  $\alpha$ -successeurs de  $s_i$
- $\delta_k = \Delta(s_i, \alpha, s_{j_k})$

# PRISM

## Syntaxe

Soit  $\mathcal{M} = (S, A, \Delta, w)$ , un PDM.

## Rewards

Soient une action  $\alpha \in A$  et  $\Phi$ , une formule d'états de  $S$ ,

$$[\alpha] \quad \Phi : r$$

$r$  correspond à la *récompense* du choix de l'action  $\alpha$  menant aux états satisfaisant  $\Phi$ .

**Note** : Le poids de l'action  $\alpha$ , i.e.,  $w(\alpha)$ , est exprimé par

$$[\alpha] \quad true : r$$

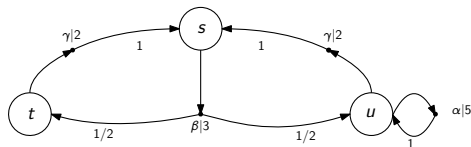
# PRISM

## Exemple

```

1  mdp
2
3  module classic
4
5  s: [0..2] init 0;
6
7  [beta] s=0 -> 0.5 : (s'=1) + 0.5 : (s'=2);
8  [gamma] s=1 -> 1 : (s'=0);
9  [alpha] s=2 -> 1 : (s'=2);
10 [gamma] s=2 -> 1 : (s'=0);
11
12 endmodule
13
14 label "T" = s=1;
15
16 rewards "weights"
17   [alpha] true : 5;
18   [beta] true : 3;
19   [gamma] true : 2;
20 endrewards

```



# Explicite

Soit  $\mathcal{M} = (S, A, \Delta, w)$ , un PDM.  $\mathcal{M}$  est représenté par

- $P$ , une matrice de transition de 4 colonnes telle que chaque ligne exprime la probabilité d'une transition.

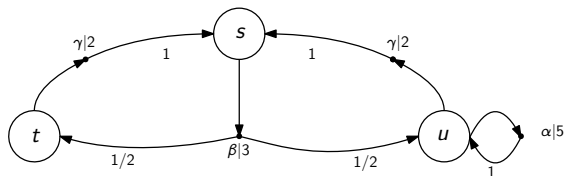
**Exemple :**  $P_j = 0\ 0\ 1\ 0.3$  signifie que l'état  $s_0 \in S$  rejoint l'état  $s_1$  lorsque l'actions  $\alpha_0$  est choisie avec une probabilité  $\frac{3}{10}$

- $R$ , une matrice de récompenses (*rewards transition matrix*) de taille 4 telle que chaque ligne exprime la récompense d'une transition.

**Exemple :**  $R_j = 0\ 0\ 1\ 5$  signifie que la transition de l'état  $s_0 \in S$  en l'état  $s_1$  lorsque l'actions  $\alpha_0$  est choisie induit une récompense de 5.

# Explicite

## Exemple



$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 2 & \frac{1}{2} \\ 1 & 2 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$R = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 0 & 2 \\ 2 & 0 & 2 & 5 \\ 2 & 2 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

# Plan

## 1. Modèles

### 1.1 Temps continu

## 2. Formats d'entrée

### 2.1 PRISM

### 2.2 Explicite

## 3. Propriétés

### 3.1 PrCTL

## 4. Implémentation

### 4.1 Engines

### 4.2 Arithmétique exacte

### 4.3 Solveurs

## 5. Résultats

# Propriétés

## États

### PrCTL (Prism-CTL)

Soient  $\Phi$ ,  $\Psi$ , des formules d'état,

- $\Phi U \Psi$   $\Phi$  until  $\Psi$
- $F\Phi \equiv true U \Phi$
- $\Phi U\{op\}t \Psi$  (après  $t$  étapes en temps discret et  $t$  unités de temps en continu)
- $F\{op\} \Phi \equiv true U\{op\} \Phi$
- $G\Phi$  exprime les chemins pour lesquels  $\Phi$  est vrai à chaque étape



# Propriétés

## Chemins

### PrCTL (Prism-CTL)

Soient  $\Phi, \Psi$ , des formules d'état,

- $P\{\text{op}\}_X[\Phi]$  probabilité des chemins satisfaisant  $\Phi$ , avec  $X$  un seuil de probabilité
- $LRA\{\text{op}\}_X[\Phi]$  probabilité des chemins satisfaisant  $\Phi$  lorsque le système est en **état stationnaire**, avec  $X$  un seuil de probabilité
- $R\{\text{op}\}_C[\Phi]$  coût attendu pour atteindre les chemins satisfaisant  $\Phi$ , avec  $C$ , un seuil de coût

Pour les systèmes non-déterministes, min ou max doit être spécifié avant l'opérateur (e.g.,  $Pmax$ ,  $Rmin$ , etc.)

# Propriétés

## PrCTL

### Exemples de propriétés :

- $P \leq x[FT] \equiv \mathcal{P}_{\leq x} \Diamond T$ , i.e.,  $FT = \text{true UT}$
- $P = x[F \leq tT] \equiv \mathcal{P}_{=x}(\Diamond^{\leq t} T)$ , i.e.,  $T$  est atteint après  $t$  étapes (ou  $t$  unités de temps lorsque ce dernier est continu) dans une CM
- $Pmax = x[FT] \equiv \mathcal{P}^{\max}_{=x} \Diamond T$  (choix non-déterministes)
- $LRA \leq x[\Psi]$ , i.e., la probabilité que le système se situe en un des états qui satisfont la formule d'états  $\Psi$  lorsque le système est en *état stationnaire* (*long run average probability*) est inférieure à  $x$
- $Rmin \leq x[FT]$ , i.e., l'espérance maximale pour atteindre un état de  $T$  est inférieure à  $x$  (choix non-déterministes)
- etc.

# Propriétés

## PrCTL

### Exemples de requêtes :

- $P = ? [F \leq t T]$
- $Pmax = ? [FT]$  (choix non-déterministes)
- $LRA \leq ? [\Psi]$
- $Rmin \leq ? [FT]$  (choix non-déterministes)
- etc.

# Plan

## 1. Modèles

### 1.1 Temps continu

## 2. Formats d'entrée

### 2.1 PRISM

### 2.2 Explicite

## 3. Propriétés

### 3.1 PrCTL

## 4. Implémentation

### 4.1 Engines

### 4.2 Arithmétique exacte

### 4.3 Solveurs

## 5. Résultats

# Engines

- **Sparse** : représentation par matrices creuses  $\implies$  opérations rapides pour les modèles de taille modérée (le plus performant en moyenne)
- **Hybrid** : représentations par des *MTBDDs*, mais emploie parfois des matrices creuses si les opérations sont jugées plus appropriées avec ce format
- **DD** : représentation par *MTBDDs*
- **Abstraction-Refinement** : rend les modèles (pas forcément finis) de Markov à temps discret en jeux stochastiques (finis) et améliore l'abstraction si nécessaire.
- **Exploration** : représentation par matrice creuse. Ce modèle explore l'espace d'état avec des méthodes de machine learning.

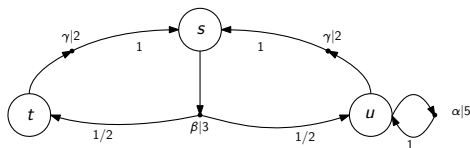
# Sparse

- **En général**, les graphes sous-jacent des modèles de Markov sont rarement **complets** (ou presque)
- ⇒ Les matrices de transition représentant de tels modèles sont **creuses**
- des méthodes d'analyse numérique permettent des implémentations efficaces
    - pour stocker de telles matrices en mémoire
    - pour effectuer rapidement les opérations matricielles

# Sparse

## Représentation

### Exemple de représentation (avec `stormpy`)



```
>> model.transition_matrix()
```

```

      0   1   2
---- group 0/2 ----
0  (   0   0.5 0.5   )   0
---- group 1/2 ----
1  (   1   0   0     )   1
---- group 2/2 ----
2  (   1   0   0     )   2
3  (   0   0   1     )   3
      0   1   2

```

# Hybrid et DD

- *MTBDD* : Multi Terminal Binary Decision Diagram
- BDDs permettant des valeurs numériques comme valeur pour les feuilles
- DAG pour représenter de façon plus compacte les BDDs
- efficace pour diverses opérations matricielles



# Arithmétique exacte

- Les méthodes numériques appliquées aux vérificateurs de modèles probabilistes (probabilistic model checkers) sont **sujets à des problèmes numériques**
- **STORM** permet d'activer le mode d'arithmétique exacte permettant d'obtenir des résultats précis

# Arithmétique exacte

## Exemple

- **stormpy 1.1.1** (désactivée par défaut)

```
formula = 'Rmin=? [F "T"]'
properties = \
    stormpy.parse_properties_for_prism_program(
        formula, prism_program
    )
model = stormpy.build_model(prism_program, properties)
result = stormpy.model_checking(model, properties[0])
assert result.result_for_all_states
for s, x in enumerate(result.get_values()):
    print("v[{}]={}".format(s, x))
```

v[0]=7.999990463256836

v[1]=0.0

v[2]=9.999984741210938

# Arithmétique exacte

## Exemple

- stormpy 1.2.0 (activée par défaut)

```
formula = 'Rmin=? [F "T"]'
properties = \
    stormpy.parse_properties_for_prism_program(
        formula, prism_program
    )
model = stormpy.build_model(prism_program, properties)
result = stormpy.model_checking(model, properties[0])
assert result.result_for_all_states
for s, x in enumerate(result.get_values()):
    print("v[{}]={}".format(s, x))
```

v[0]=8.0

v[1]=0.0

v[2]=10.0

# Solveurs

- Équations de **Bellman** utilisant les **matrices creuses** et les **MTBDDs**
- **MILP** (Mixed Integer Linear Programming)
- **Jeux stochastiques**

*Note* : STORM ne supporte pas les jeux stochastiques en modèle d'entrée ; mais le *abstraction refinement engine* utilise ces représentations

# Solveurs

- **SMT** (Satisfiability Modulo Theories)
  - **problème de décision** pour les formules de logique du premier ordre avec égalité et **sans quantificateurs**
  - **But** : déterminer si une telle formule est satisfiable par rapport à une théorie sous-jacente
  - **Exemple** :

$$(x < 0 \vee x > 1) \wedge (x = y + 5) \wedge (y > 0)$$

satisfiable par rapport à la théorie des nombres réels ?

- **En pratique** : employé pour minimiser la taille des modèles de Markov par *bisimulation* (curse of dimensionality).

# Storm 1.2.0

- Nouvelle release (8 décembre 2017)
- Support pour les “reward bounded reachability properties” en multi-objectif
- Model checking par programmation linéaire pour les PDM
- Performances augmentées
- etc.

# Plan

## 1. Modèles

### 1.1 Temps continu

## 2. Formats d'entrée

### 2.1 PRISM

### 2.2 Explicite

## 3. Propriétés

### 3.1 PrCTL

## 4. Implémentation

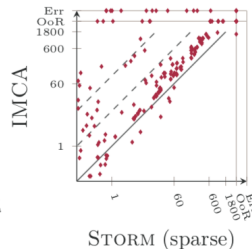
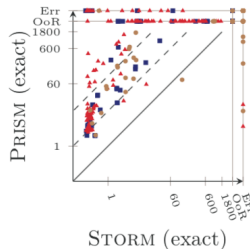
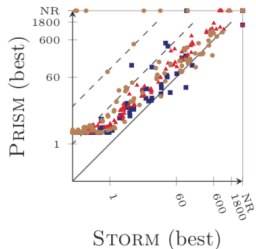
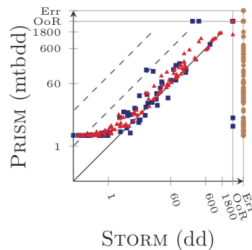
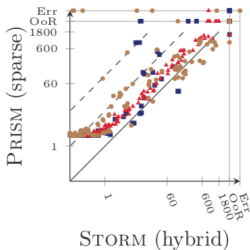
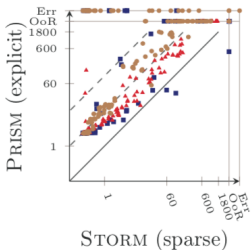
### 4.1 Engines

### 4.2 Arithmétique exacte

### 4.3 Solveurs

## 5. Résultats

# Résultats



■ DTMC ▲ MDP ● CTMC ◆ MA