# Transformace Nedeterministických Büchiho Automatů na Slim Automaty

Pavel Šimovec

Fakulta Informatiky, Masarykova Univerzita

30. června 2021

Nedeterministické Büchiho automaty obecně nemají vlastnost dobrý pro Markovovy rozhodovací procesy (dále GFM, good for Markov decision processes) → nejsou vhodné pro analýzu pravděpodobnostních systémů

- Nedeterministické Büchiho automaty obecně nemají vlastnost dobrý pro Markovovy rozhodovací procesy (dále GFM, good for Markov decision processes) → nejsou vhodné pro analýzu pravděpodobnostních systémů
- Deterministické ω-automaty jsou obecně GFM, ale mohou mít větší velikost či složitější akceptační podmínku (např. Rabinovu, Streettovu)

- Nedeterministické Büchiho automaty obecně nemají vlastnost dobrý pro Markovovy rozhodovací procesy (dále GFM, good for Markov decision processes) → nejsou vhodné pro analýzu pravděpodobnostních systémů
- Deterministické ω-automaty jsou obecně GFM, ale mohou mít větší velikost či složitější akceptační podmínku (např. Rabinovu, Streettovu)
- Motivace je vyhnout se determinizaci a zároveň mít GFM automaty

- Nedeterministické Büchiho automaty obecně nemají vlastnost dobrý pro Markovovy rozhodovací procesy (dále GFM, good for Markov decision processes) → nejsou vhodné pro analýzu pravděpodobnostních systémů
- Deterministické ω-automaty jsou obecně GFM, ale mohou mít větší velikost či složitější akceptační podmínku (např. Rabinovu, Streettovu)
- Motivace je vyhnout se determinizaci a zároveň mít GFM automaty
- Využití v analýze pravděpodobnostních systému nástroj Mungojerrie, který vyžaduje GFM automaty

- Nedeterministické Büchiho automaty obecně nemají vlastnost dobrý pro Markovovy rozhodovací procesy (dále GFM, good for Markov decision processes) → nejsou vhodné pro analýzu pravděpodobnostních systémů
- Deterministické ω-automaty jsou obecně GFM, ale mohou mít větší velikost či složitější akceptační podmínku (např. Rabinovu, Streettovu)
- Motivace je vyhnout se determinizaci a zároveň mít GFM automaty
- Využití v analýze pravděpodobnostních systému nástroj
   Mungojerrie, který vyžaduje GFM automaty
- Motivace zrychlit nástroj Mungojerrie

- Nedeterministické Büchiho automaty obecně nemají vlastnost dobrý pro Markovovy rozhodovací procesy (dále GFM, good for Markov decision processes) → nejsou vhodné pro analýzu pravděpodobnostních systémů
- Deterministické ω-automaty jsou obecně GFM, ale mohou mít větší velikost či složitější akceptační podmínku (např. Rabinovu, Streettovu)
- Motivace je vyhnout se determinizaci a zároveň mít GFM automaty
- Využití v analýze pravděpodobnostních systému nástroj Mungojerrie, který vyžaduje GFM automaty
- Motivace zrychlit nástroj Mungojerrie
- Slim automaty jsou nedeterministické a zároveň mají GFM vlastnost

► Slim automaty byly popsány ve článku "Good-for-MDPs Automata for Probabilistic Analysis and Reinforcement Learning", Ernst Moritz Hahn et al., TACAS 2020

- ► Slim automaty byly popsány ve článku "Good-for-MDPs Automata for Probabilistic Analysis and Reinforcement Learning", Ernst Moritz Hahn et al., TACAS 2020
- První formální popis weak slim automatů (také od autorů článku, ale nebyly formálně popsány, slim automaty z původního článku pojmenovány jako strong)

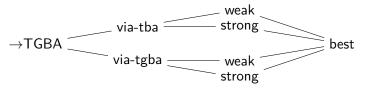
- ► Slim automaty byly popsány ve článku "Good-for-MDPs Automata for Probabilistic Analysis and Reinforcement Learning", Ernst Moritz Hahn et al., TACAS 2020
- První formální popis weak slim automatů (také od autorů článku, ale nebyly formálně popsány, slim automaty z původního článku pojmenovány jako strong)
- Rozšíření algoritmu z článku na generalizované Büchiho automaty (TGBA)

- ► Slim automaty byly popsány ve článku "Good-for-MDPs Automata for Probabilistic Analysis and Reinforcement Learning", Ernst Moritz Hahn et al., TACAS 2020
- První formální popis weak slim automatů (také od autorů článku, ale nebyly formálně popsány, slim automaty z původního článku pojmenovány jako strong)
- Rozšíření algoritmu z článku na generalizované Büchiho automaty (TGBA)
  - Bez tohoto rozšíření je třeba nejprve provést degeneralizaci

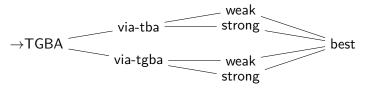
Implementace algoritmu z původního článku a rozšíření na TGBA v nástroji Seminator

- Implementace algoritmu z původního článku a rozšíření na TGBA v nástroji Seminator
- Přidána možnost post-optimalizace pomocí knihovny SPOT

- Implementace algoritmu z původního článku a rozšíření na TGBA v nástroji Seminator
- Přidána možnost post-optimalizace pomocí knihovny SPOT

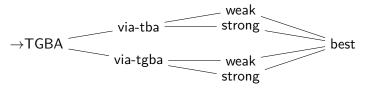


- Implementace algoritmu z původního článku a rozšíření na TGBA v nástroji Seminator
- Přidána možnost post-optimalizace pomocí knihovny SPOT



 Přidány testy na jazykovou ekvivalenci slim automatů se zdrojovým automatem

- Implementace algoritmu z původního článku a rozšíření na TGBA v nástroji Seminator
- Přidána možnost post-optimalizace pomocí knihovny SPOT



- Přidány testy na jazykovou ekvivalenci slim automatů se zdrojovým automatem
- V době implementace nebyly k dispozici jiné implementace (později nástroj ePMC)

### **Evaluace**

Automaty porovnáváme 2 způsoby:

#### **Evaluace**

#### Automaty porovnáváme 2 způsoby:

- porovnání počtu stavů automatů
  - mezi implementovanými možnostmi
  - s jinými nástroji

#### **Evaluace**

#### Automaty porovnáváme 2 způsoby:

- porovnání počtu stavů automatů
  - mezi implementovanými možnostmi
  - s jinými nástroji
- vliv na zpětnovazebné učení v nástroji Mungojerrie

# Porovnání počtu stavů automatů

Porovnání kumulativního počtu stavů slim automatů tvořených Seminatorem"

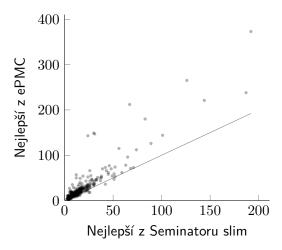
slim	weak	strong	nejlepší
via tba	9160	7725	7456
via tgba	10317	8793	8434
nejlepší	8958	7578	7275

# Porovnání počtu stavů automatů

nástroj	kumulativní počet stavů	
Itl3tela (deterministické)	3975	
ltl2ldba	4632	
Seminator slim	7133	
ePMC	10132	

### Porovnání počtu stavů automatů

Obrázek: Scatter plot porovnávajíci velikosti slim automatů.



 Mungojerrie je nástroj pro zpětnovazebné učení vydaný letos (rok 2021)

- Mungojerrie je nástroj pro zpětnovazebné učení vydaný letos (rok 2021)
- zpětnovazebné učení v Mungojerrie má 2 fáze

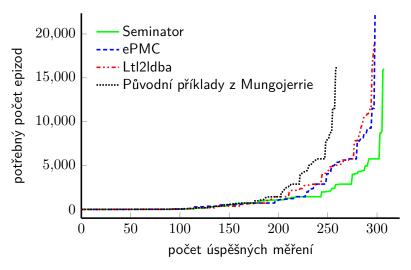
- Mungojerrie je nástroj pro zpětnovazebné učení vydaný letos (rok 2021)
- zpětnovazebné učení v Mungojerrie má 2 fáze
  - fázi učení s daným počtem epizod
  - fázi model checkingu

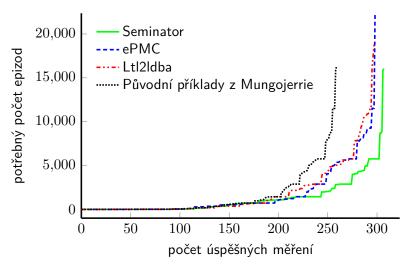
- Mungojerrie je nástroj pro zpětnovazebné učení vydaný letos (rok 2021)
- zpětnovazebné učení v Mungojerrie má 2 fáze
  - fázi učení s daným počtem epizod
  - fázi model checkingu
- cíl je definován GFM automatem, který nástroji dodáme

- Mungojerrie je nástroj pro zpětnovazebné učení vydaný letos (rok 2021)
- zpětnovazebné učení v Mungojerrie má 2 fáze
  - fázi učení s daným počtem epizod
  - fázi model checkingu
- cíl je definován GFM automatem, který nástroji dodáme
- měříme po kolika epizodách máme pravděpodobnost dosažení cíle rovnou jedné

- Mungojerrie je nástroj pro zpětnovazebné učení vydaný letos (rok 2021)
- zpětnovazebné učení v Mungojerrie má 2 fáze
  - fázi učení s daným počtem epizod
  - fázi model checkingu
- cíl je definován GFM automatem, který nástroji dodáme
- měříme po kolika epizodách máme pravděpodobnost dosažení cíle rovnou jedné
- meříme desetkrát pro seedy 0-9

- Mungojerrie je nástroj pro zpětnovazebné učení vydaný letos (rok 2021)
- zpětnovazebné učení v Mungojerrie má 2 fáze
  - fázi učení s daným počtem epizod
  - fázi model checkingu
- cíl je definován GFM automatem, který nástroji dodáme
- měříme po kolika epizodách máme pravděpodobnost dosažení cíle rovnou jedné
- meříme desetkrát pro seedy 0-9
- v případě neúspěchu dosažení pravděpodobnosti 1 u jednoho seedu považujeme celý experiment pro automat za neúspěšný.





Děkuji za Vaši pozornost!

- ▶ ...Navíc se domnívám, že zmíněný příklad Figure 4.1 je špatně, neboť barevně naznačuje existenci slabých slim hran, které však v tomto automatu nemohou být, protože ve všech stavech platí  $S'=\emptyset$ 
  - Figure 4.1 -> Barvy přechodů také zvýrazňují úrovně, barvy jako akceptační podmínky ze zdrojového automatu. Není zde spojitost s obarvením hran z přechozího příkladu. Automat není špatně, nemá žádné slim hrany, tudíž je stejný pro weak i strong slim automaty.

### Otázky:

- 1. Tabulka 6.2 uvádí, že Seminator při volbě via tba na formulích z literatury produkuje silné slim automaty s 431 stavy, zatímco při volbě best produkuje automaty s 436 stavy. Jak je to možné, když volba best má vždy produkovat automat s nejvýše tolika stavy jako volba via tba?
  - To je překlep, nastal při přepisu přepočítaných hodnot, má to být v obou případech 436.

### Otázky:

- 1. Tabulka 6.2 uvádí, že Seminator při volbě via tba na formulích z literatury produkuje silné slim automaty s 431 stavy, zatímco při volbě best produkuje automaty s 436 stavy. Jak je to možné, když volba best má vždy produkovat automat s nejvýše tolika stavy jako volba via tba?
  - To je překlep, nastal při přepisu přepočítaných hodnot, má to být v obou případech 436.
- Proč je v tabulce 6.7 u nástroje Seminator slim best uveden nižší počet stav u než v tabulce 6.2 pro volby best/best? Čekal bych identické hodnoty.
  - Srovnáváme pouze automaty kde všechny nástroje dokončí výpočet.

### Otázky:

- 1. Tabulka 6.2 uvádí, že Seminator při volbě via tba na formulích z literatury produkuje silné slim automaty s 431 stavy, zatímco při volbě best produkuje automaty s 436 stavy. Jak je to možné, když volba best má vždy produkovat automat s nejvýše tolika stavy jako volba via tba?
  - To je překlep, nastal při přepisu přepočítaných hodnot, má to být v obou případech 436.
- Proč je v tabulce 6.7 u nástroje Seminator slim best uveden nižší počet stav u než v tabulce 6.2 pro volby best/best?
   Čekal bych identické hodnoty.
  - Srovnáváme pouze automaty kde všechny nástroje dokončí výpočet.
- 3. Proč se liší hodnoty na řádcích failures v tabulkách 7.1 a 7.2?
  - V sedmé kapitole mám zmíněno "We exclude uninteresting benchmarks, where all tools achieve the same result." Odebráním jednoho nástroje vznikly výsledky, kde mají všechny zbývající nástroje stejný výsledek.

## Reakce na posudek oponenta

#### Změny v kódu

'V přiloženém ZIP archivu jsem mezi všemi soubory našel seminator-ba2slim/src/slim.hpp o 39 řádcích (včetně prázdných), který má v záhlaví uvedeno "Created by psimovec on 9/16/20". Ostatní soubory vypadají, že jsou v nástroji Seminátor původní.' Změny v kódu:

soubor	změny
Makefile.am	+1
tests/slim.test	+16
<pre>src/breakpoint_twa.cpp</pre>	+18
src/breakpoint_twa.hpp	+16
src/main.cpp	+95
src/slim.hpp	+39

### Z pull requestu:

https://github.com/mklokocka/seminator/pull/31/files Dále jsem vytvořil skripty na evaluaci.

### Reakce na posudek oponenta

Literature/random datasety

'V tabulce 6.1 netuším, co je "literature" a co je "random".' Tyto datasety byly již v seminator-evaluation, jedná se o nesemideterministické automaty https://github.com/xblahoud/seminator-evaluation https://github.com/xblahoud/seminator-evaluation/blob/master/Formulae.ipynb

### Bibliografie I

[1] Ernst Moritz Hahn et al. "Good-for-MDPs Automata for Probabilistic Analysis and Reinforcement Learning". In: Tools and Algorithms for the Construction and Analysis of Systems - 26th International Conference, TACAS 2020, Held as Part of the European Joint Conferences on Theory and Practice of Software, ETAPS 2020, Dublin, Ireland, April 25-30, 2020, Proceedings, Part I. Ed. Armin Biere a David Parker.

Sv. 12078. Lecture Notes in Computer Science. Springer, 2020, s. 306–323. DOI: 10.1007/978-3-030-45190-5\\_17. URL:

https://doi.org/10.1007/978-3-030-45190-5%5C\_17.