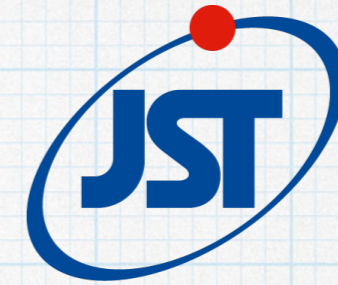


S O K E N D A I

NII



物理情報システムの検証手法

制御と形式手法の相互理解, そして協働へ

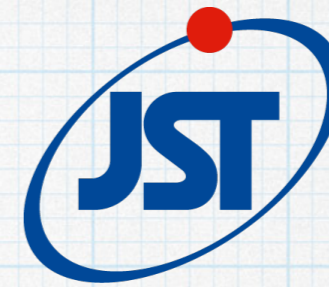
蓮尾 一郎

国立情報学研究所 (NII), 総合研究大学院大学

JST ERATO 蓮尾メタ数理システムデザインプロジェクト

S O K E N D A I

NII



物理情報システムの検証手法

制御と形式手法の相互理解, そして協働へ

- ・ 専門：理論計算機科学, 論理学,
計算機科学における代数的・圏論的構造,
最近は制御理論も

蓮尾 一郎

国立情報学研究所 (NII), 総合研究大学院大学

JST ERATO 蓮尾メタ数理システムデザインプロジェクト

Outline

- * 制御理論 vs 形式手法・ソフトウェア科学
- * 数学的相似・相互乗り入れ
 - * 例1（相似）：確率的プログラムのマルチンゲールによる解析
[Chakarov & Sankaranarayanan, CAV'13] [Takisaka, Oyabu, Urabe & Hasuo, ATVA'18]
 - * 例2（乗り入れ）：近似双模倣による離散化
[Girard & Pappas, IEEE TAC '07] [Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]
- * 実システム応用に向けて
 - * 機械学習・AIとの協働
 - * ソフトウェア工学，現実的解決
- * ERATO MMSD プロジェクトの取り組み

物理情報システム：

制御理論と形式手法・ソフトウェア科学の協働

- * 物理情報システム Cyber-Physical System (CPS)
 - * “A mechanism that is controlled or monitored by computer-based algorithms, tightly integrated with the Internet and its users” (Wikipedia)
 - * 関連： embedded system, networked system, sensor network, robotics, systems of systems, Industrie 4.0, smart city, **hybrid systems**
 - * 連続的物理プラント + 離散的デジタル制御
 - * 米国： NSF Key Area of Research (2006-)

制御理論 vs

形式手法・ソフトウェア科学

制御理論		形式手法 ソフトウェア科学
連続空間・連続時間 (離散の場合も)	対象となる システム	離散空間・離散時間 (高々可算無限)
微分方程式	モデリング 形式	オートマトン (グラフ) プログラム
連続量最適化 LMI, SDP, mixed integer, ...	最終的な 解き方	グラフアルゴリズム SATソルバ, SMTソルバ
機械, 電気	主な 応用対象	ソフトウェア

... 共通性？

* 対比の項目は同じ

*

制御理論 vs

形式手法・ソフトウェア科学

制御理論		形式手法 ソフトウェア科学
連続空間・連続時間 (離散の場合も)	対象となる システム	離散空間・離散時間 (高々可算無限)
微分方程式	モデリング 形式	オートマトン (グラフ) プログラム
連続量最適化 LMI, SDP, mixed integer, ...	最終的な 解き方	グラフアルゴリズム SATソルバ, SMTソルバ
機械, 電気	主な 応用対象	ソフトウェア

… 共通性？

* 対比の項目は同じ

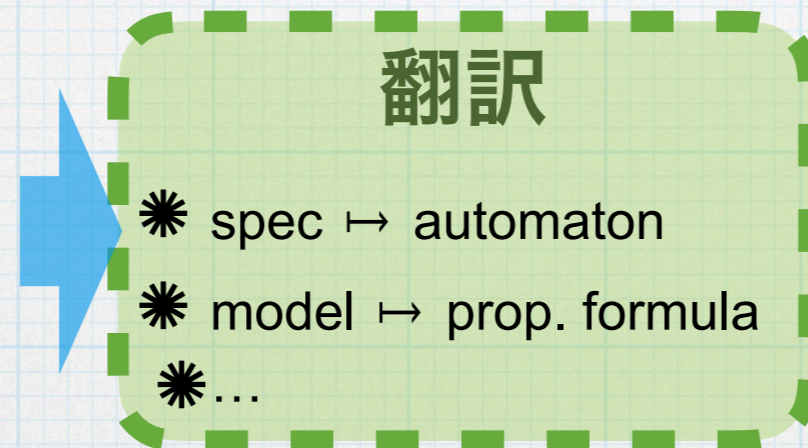
制御理論 vs

形式手法・ソフトウェア科学

制御理論		形式手法 ソフトウェア科学
連続空間・連続時間 (離散の場合も)	対象となる システム	離散空間・離散時間 (高々可算無限)
微分方程式	モデリング 形式	オートマトン (グラフ) プログラム
連続量最適化 LMI, SDP, mixed integer, ...	最終的な 解き方	グラフアルゴリズム SATソルバ, SMTソルバ
機械, 電気	主な 応用対象	ソフトウェア

3

* ソフトウェア
検証問題



制約充足問題

- * SAT
- * graph reachability
- * ...

制御問題



最適化問題

- * LMI
- * SDP
- * mixed integer
- * stochastic optimization
- * ...

Outline

* 制御理論 vs 形式手法・ソフトウェア科学

* 数学的相似・相互乗り入れ

* 例1（相似）：確率的プログラムのマルチンゲールによる解析

[Chakarov & Sankaranarayanan, CAV'13] [Takisaka, Oyabu, Urabe & Hasuo, ATVA'18]

* 例2（乗り入れ）：近似双模倣による離散化

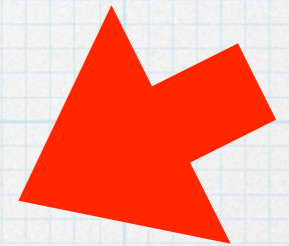
[Girard & Pappas, IEEE TAC '07] [Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]

* 実システム応用に向けて

* 機械学習・AIとの協働

* ソフトウェア工学，現実的解決

* ERATO MMSD プロジェクトの取り組み



Probabilistic Programs

- * Programs with

- * random assignment

```
 $x := \text{Gaussian}(0, 0.2)$ 
```

- * probabilistic branching

```
if prob(0.2)
```

```
1  $x := m$   
2 while  $x > 0$  do  
3   if prob( $p$ ) do  
4      $x := x - 1$   
5   else  
6      $x := x + 1$   
7   fi  
8 od  
  
(say,  $m = 16$  and  $p = 0.2$ )
```

- * Example: right (random walk)

- * Disclaimer: we disregard the Bayesian aspects

- * observations, conditioning, priors/posteriors, etc.

- * See e.g. [Gordon+, FOSE'14]. Languages: Church, Anglican, Venture, ...

Reachability Probabilities in PP

* **Question** What is $\Pr(\text{the program terminates})$?

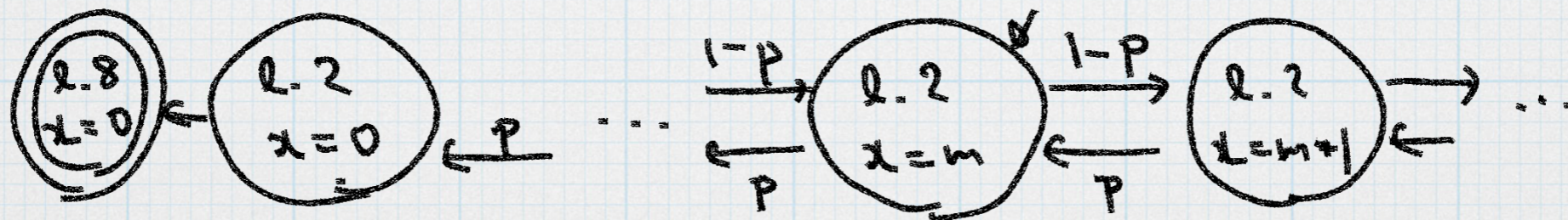
* How do we define it?

* Configuration graph

* A state is a pair (program location, memory state)

* Transition by small-step operational semantics

* \rightarrow MD (Markov chain) M



```
1  x := m
2  while x > 0 do
3    if prob(p) do
4      x := x - 1
5    else
6      x := x + 1
7    fi
8  od
```

(say, $m = 16$ and $p = 0.2$)

* $\Pr(\text{Termination}) = \Pr(M \text{ reaches } \odot)$

Reachability Probabilities in PP

* **Question** What is $\Pr(\text{the program terminates})$?

* How do we define it?

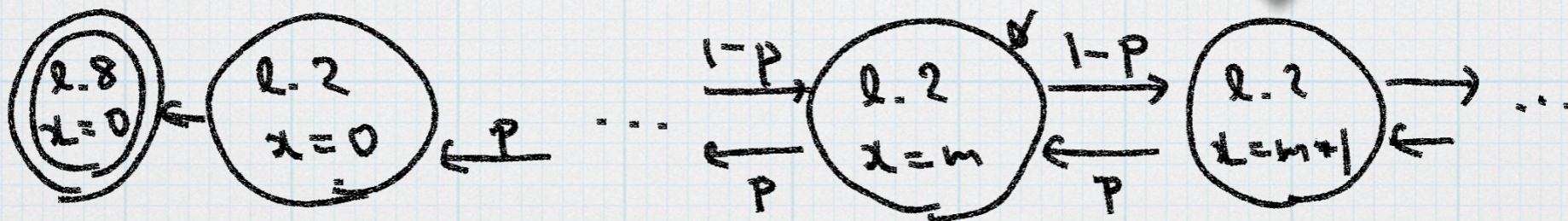
* Configuration graph

- * A state is a pair (program l, x)
- * Transition by small-step op
- * \rightarrow MD (Markov chain)

```
1  $x := m$ 
2 while  $x > 0$  do
3   if prob( $p$ ) do
4      $x := x - 1$ 
5   else
6      $x := x + 1$ 
7   fi
8 od
```

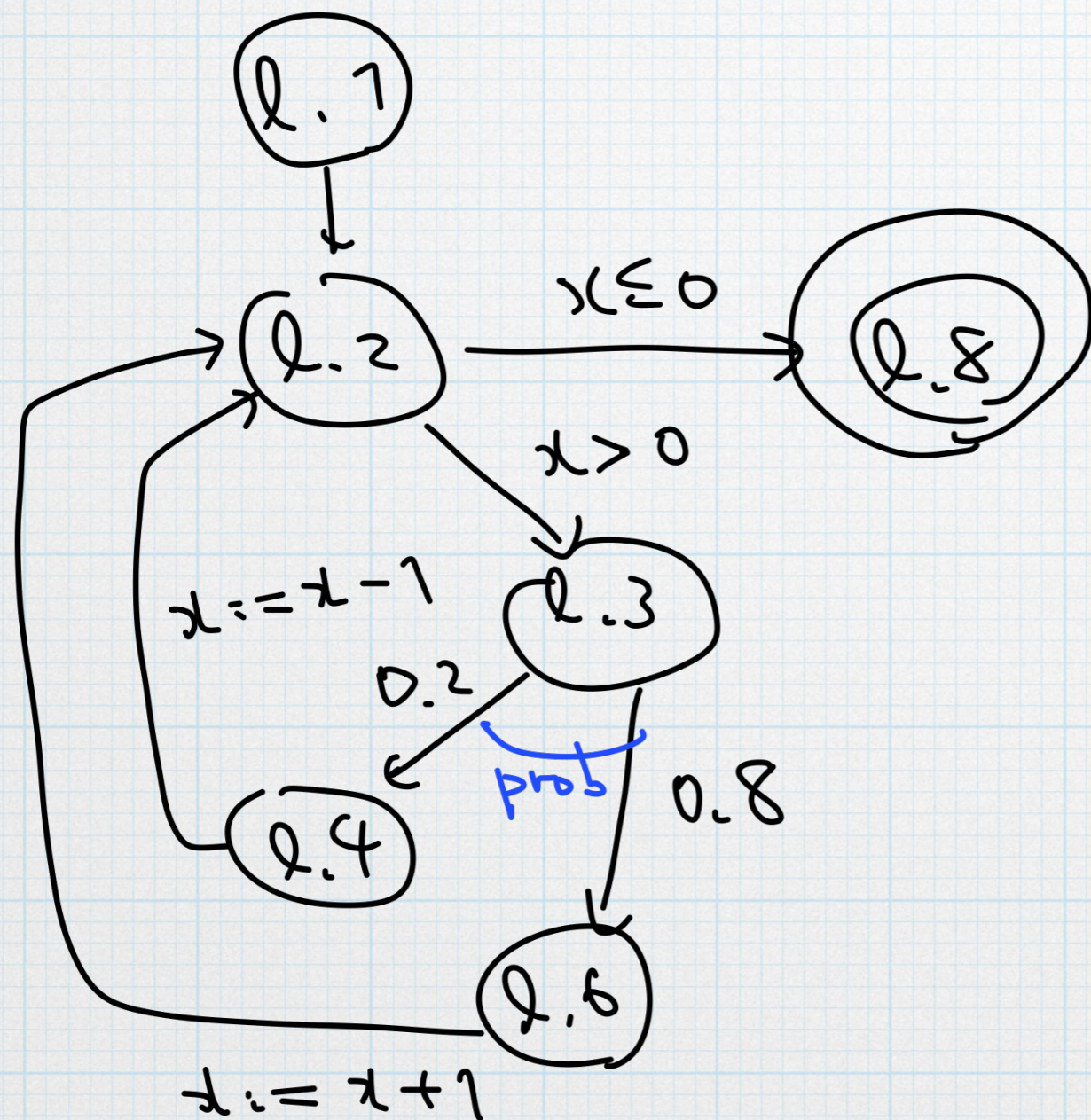
(say, $m = 16$ and $p = 0.2$)

real- and int- valued variables
 \rightarrow infinite states
 \rightarrow no "direct" automated analysis



* $\Pr(\text{Termination}) = \Pr(M \text{ reaches } \odot)$

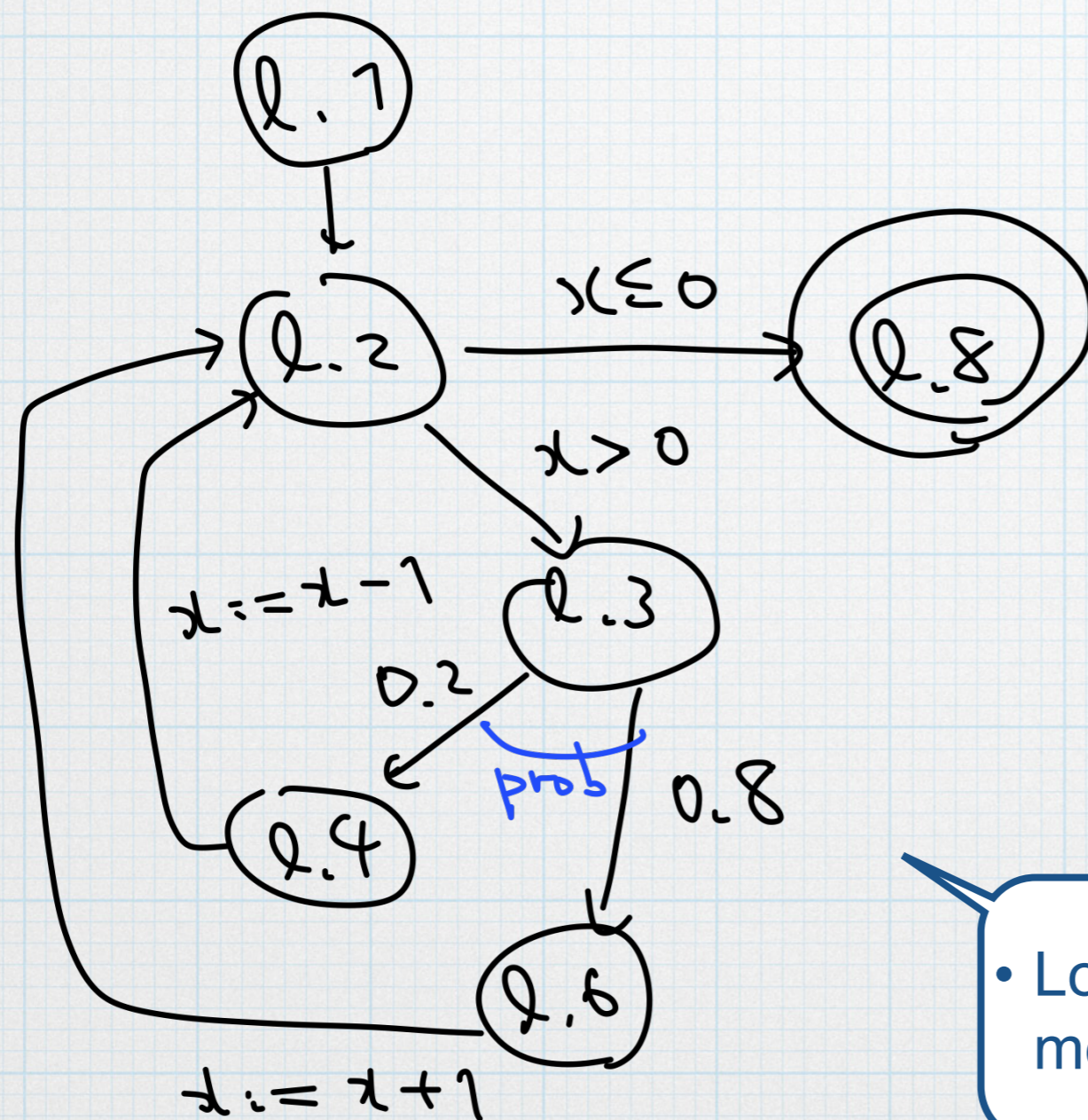
Probabilistic Control Flow Graph (pCFG) See e.g. [Chatterjee+, POPL'17]



```
1  $x := m$ 
2 while  $x > 0$  do
3   if prob( $p$ ) do
4      $x := x - 1$ 
5   else
6      $x := x + 1$ 
7   fi
8 od
```

(say, $m = 16$ and $p = 0.2$)

Probabilistic Control Flow Graph (pCFG) See e.g. [Chatterjee+, POPL'17]



```
1   $x := m$ 
2  while  $x > 0$  do
3    if prob( $p$ ) do
4       $x := x - 1$ 
5    else
6       $x := x + 1$ 
7    fi
8  od
```

(say, $m = 16$ and $p = 0.2$)

- Locations + memory states (e.g. “ $x = 13$ ”)

Our Problem

* Given

* a pCFG. n variables, state set L

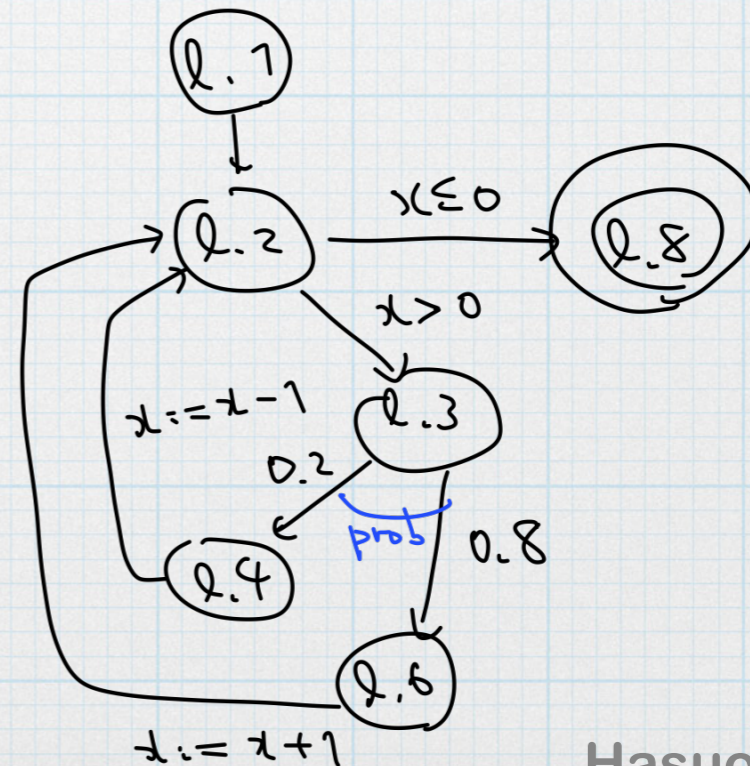
* $C \subseteq L \times \mathbb{R}^n$

(Lebesgue measurable) target region

* $l_0 \in L, \vec{x}_0 \in \mathbb{R}^n$
initial configuration

* Answer

$\Pr(\text{Reach } C)$



The Martingale-Based Approach

- * Use **parametric certificates**, i.e. functions

$$\left(f_l : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \right)_{l \in L}$$

to give *approximate* answers. Template-based synthesis

- * Qualitative questions

- * $\Pr(\text{Reach}_C) = ? \mathbf{1}$ (almost sure reachability)

- * $\Pr(\text{Reach}_C) \geq ? \alpha$ (threshold reachability)

- * Quantitative questions

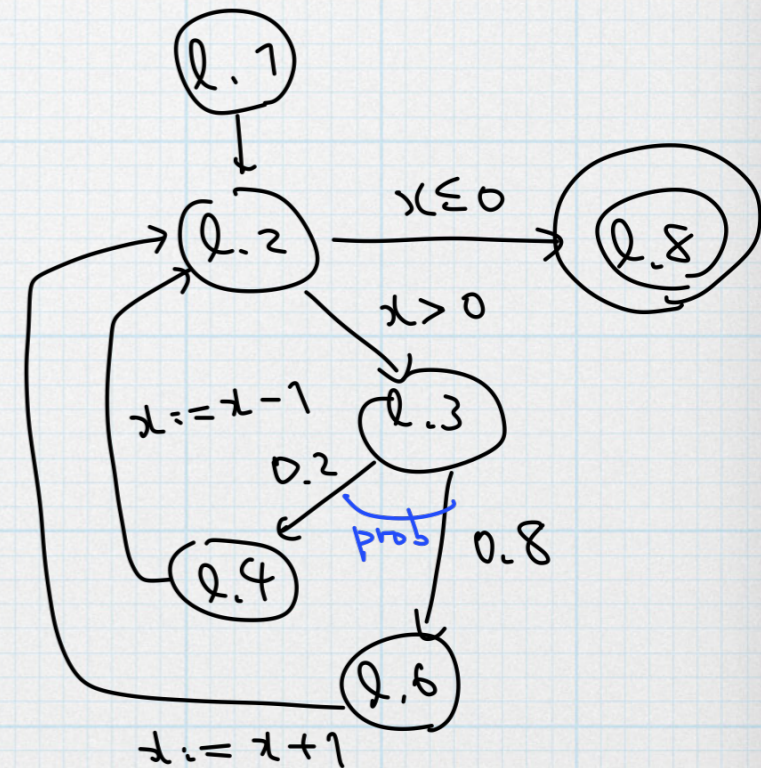
- * $\Pr(\text{Reach}_C) \geq ??$ (lowerbound, “verification”)

- * $\Pr(\text{Reach}_C) \leq ??$ (upperbound, “refutation”)

- * $\mathbf{Exp}(\text{StepsToReach}_C)$, upperbound, lowerbound, ...

- * “Concentration” [Chatterjee+, POPL'16]

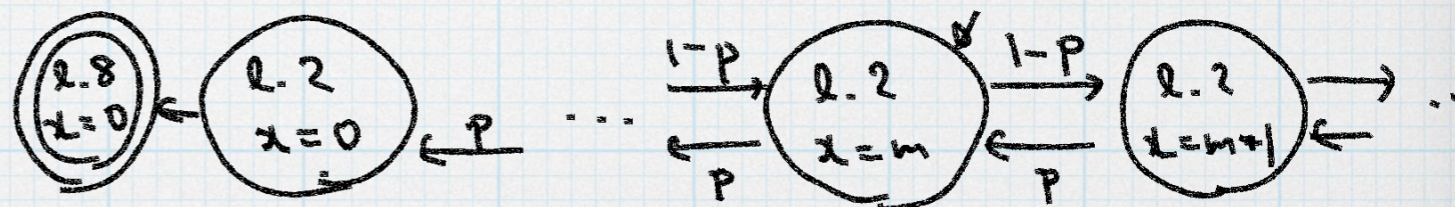
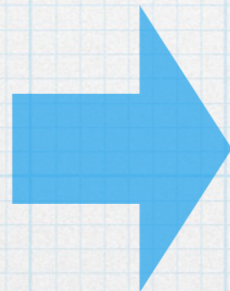
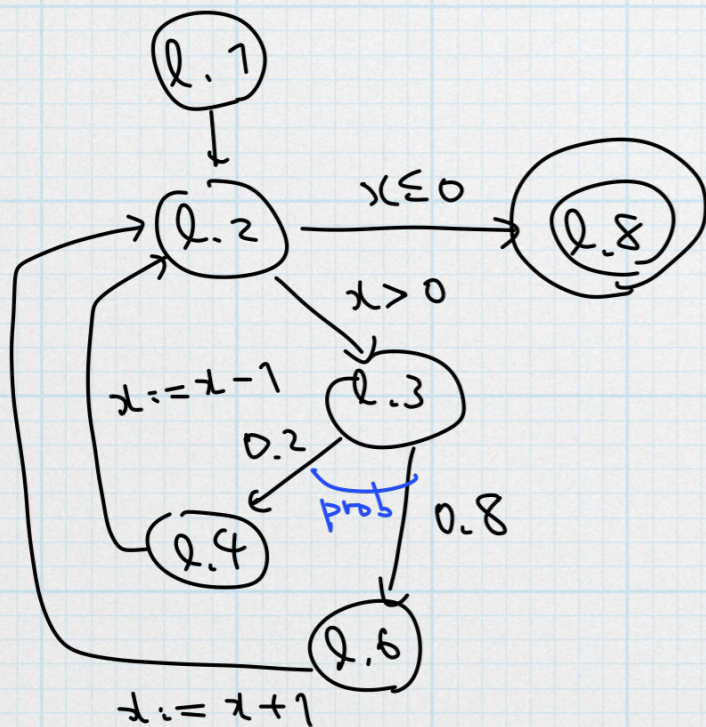
Find B s.t. $(x > B \rightarrow \Pr(\text{StepsToReach}_C > x) < a e^{-bx})$



Disclaimer

- * For the coming definitions, the setting is:

A Markov chain $(S, S \xrightarrow{\text{tr}} \mathcal{DS})$, and $C \subseteq S$



- a **pCFG**:
finite locations + memory states

- a **MC**:
all the information as explicit states
→ infinite states

Additive Ranking Supermartingale

[Mclver+ PSSE'04] [Chakarov+ CAV'13]

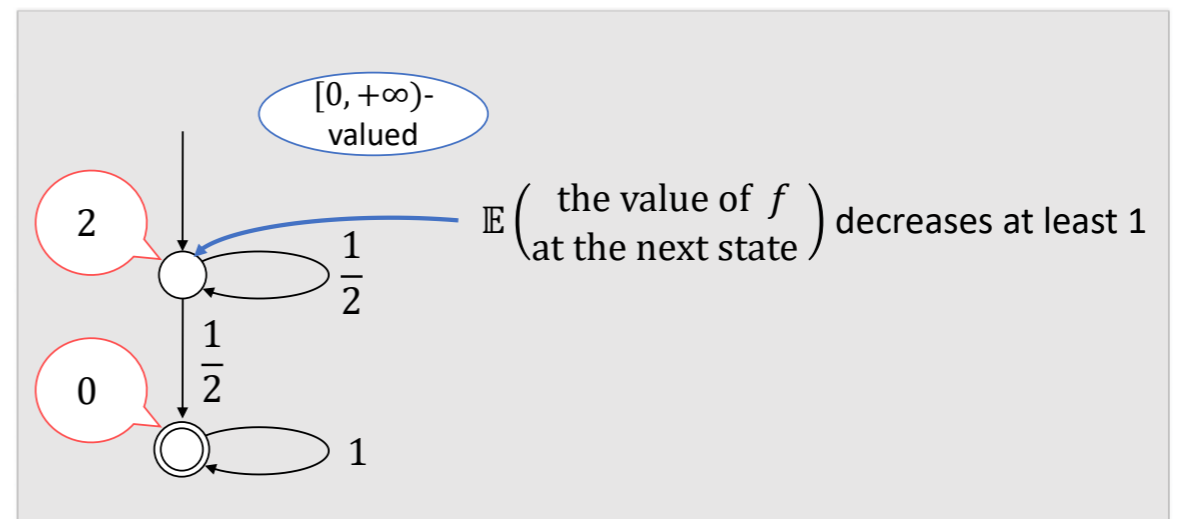
Def.

Let $(S, S \xrightarrow{\text{tr}} \mathcal{D}S)$ be a MC,
 $\eta: S \rightarrow \mathbb{R}$ be a function.

$\mathbb{X}\eta: S \rightarrow \mathbb{R}$ is defined by

$$\begin{aligned}(\mathbb{X}\eta)(s) &= \sum_{s'} \text{tr}(s)(s') \cdot \eta(s') \\ &= \sum_{s'} \text{Pr}(s \rightarrow s') \cdot \eta(s') \\ &= \text{Exp}(\eta(s') \mid s \rightarrow s').\end{aligned}$$

* Overapprox.
Exp(Steps to C)



Def.

Let $(S, S \xrightarrow{\text{tr}} \mathcal{D}S)$ be a MC, $C \subseteq S$.

$\eta: S \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ is a *ranking supermartingale* for C if

- $\forall s \in S \setminus C. \quad \eta(s) \geq (\mathbb{X}\eta)(s) + 1.$
- $\eta(s) = 0$ implies $s \in C$

Additive Ranking Supermartingale

[McIver+ PSSE'04] [Chakarov+ CAV'13]

Def.

Let $(S, S \xrightarrow{\text{tr}} \mathcal{D}S)$ be a MC,
 $\eta: S \rightarrow \mathbb{R}$ be a function.

$\mathbb{X}\eta: S \rightarrow \mathbb{R}$ is defined by

$$\begin{aligned}(\mathbb{X}\eta)(s) &= \sum_{s'} \text{tr}(s) \\ &= \sum_{s'} \text{Pr}(s \rightarrow s') \\ &= \text{Exp}(\eta(s))\end{aligned}$$

* Overapprox.
Exp(Steps to C)

Def.

Let $(S, S \xrightarrow{\text{tr}} \mathcal{D}S)$ be a MC, $C \subseteq S$.

$\eta: S \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ is a *ranking supermartingale* for C if

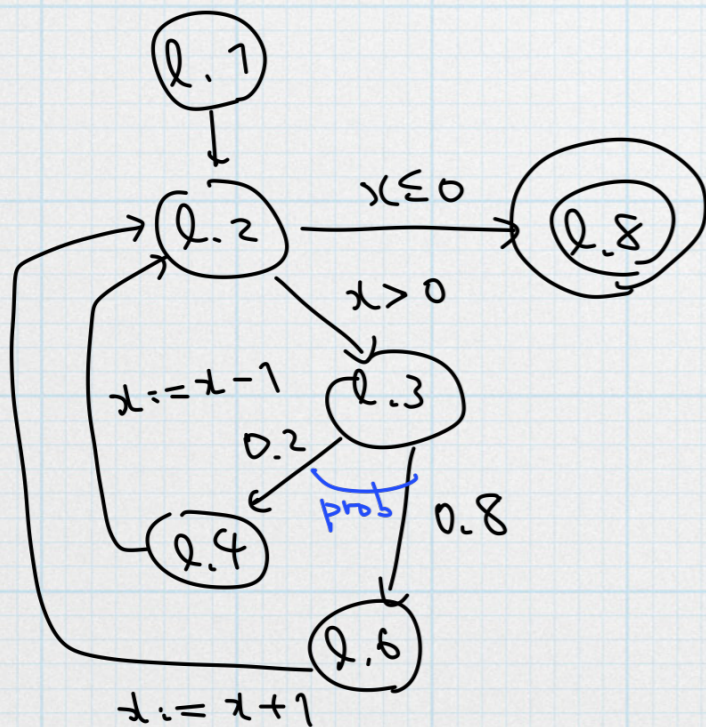
- $\forall s \in S \setminus C. \eta(s) \geq (\mathbb{X}\eta)(s) + 1.$
- $\eta(s) = 0$ implies $s \in C$

Thm.

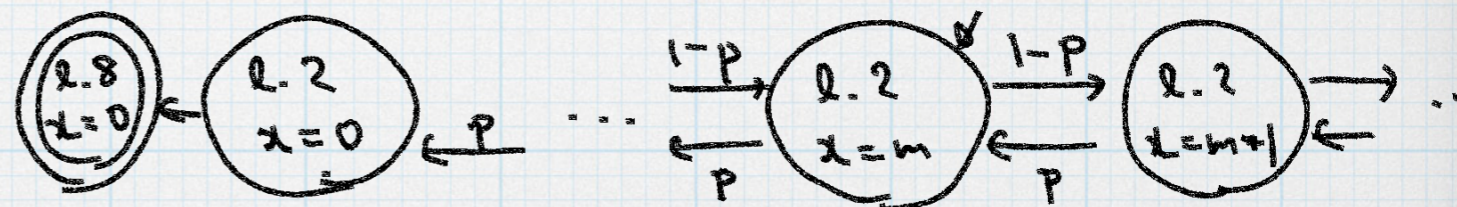
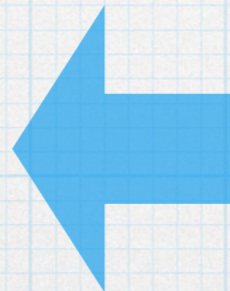
Let η be a ranking supermartingale for C . Then:

- $\text{Pr}(\text{Reach}_C) = 1$ (almost sure reachability)
- $\text{Exp}(\text{Steps from } s \text{ to } C) \leq \eta(s)$

Towards Automated Reachability Analysis



- a **pCFG**:
finite locations + memory states



- a **MC**:
all the information as explicit states
→ infinite states

The Martingale-Based Approach

* Use parametric certificates, i.e. functions

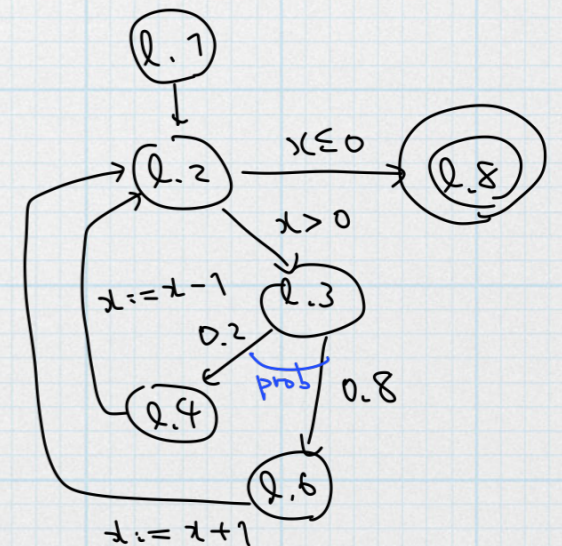
$(f_l : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R})_{l \in L}$
to give *approximate* answers.

Def.

Let $(S, S \xrightarrow{\text{tr}} \mathcal{D}S)$ be a MC, $C \subseteq S$.

$\eta : S \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ is a *ranking supermartingale* for C if

- $\forall s \in S \setminus C. \eta(s) \geq (\mathbb{X}\eta)(s) + 1.$
- $\eta(s) = 0$ implies $s \in C$



The Martingale-Based Approach

- * Use **parametric certificates**, i.e. functions

$(f_l : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R})_{l \in L}$
 to give *approximate* answers.

Def.

Let $(S, S \xrightarrow{\text{tr}} \mathcal{D}S)$ be a MC, $C \subseteq S$.

$\eta : S \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ is a *ranking supermartingale* for C if

- $\forall s \in S \setminus C. \eta(s) \geq (\mathbb{X}\eta)(s) + 1.$
- $\eta(s) = 0$ implies $s \in C$

- * Template-based synthesis

- * Fix a **template**, e.g. “each f_l is a linear function”
(Coefficients are parameters)

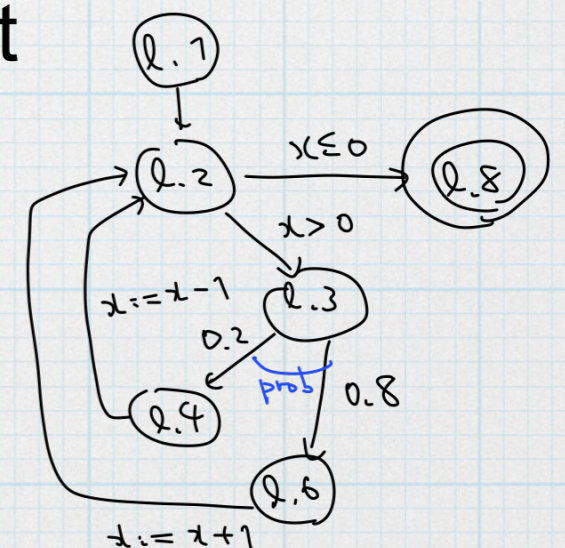
- * Generate **constraints** for the parameters, so that

$(f_l : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R})_{l \in L}$
 is a supermartingale

- * Solve the constraints, by

- * LP (linear template, Farkas’ Lemma),

- * SDP (polynomial template, Positivstellensatz), ...



… 共通性？

* 対比の項目は同じ

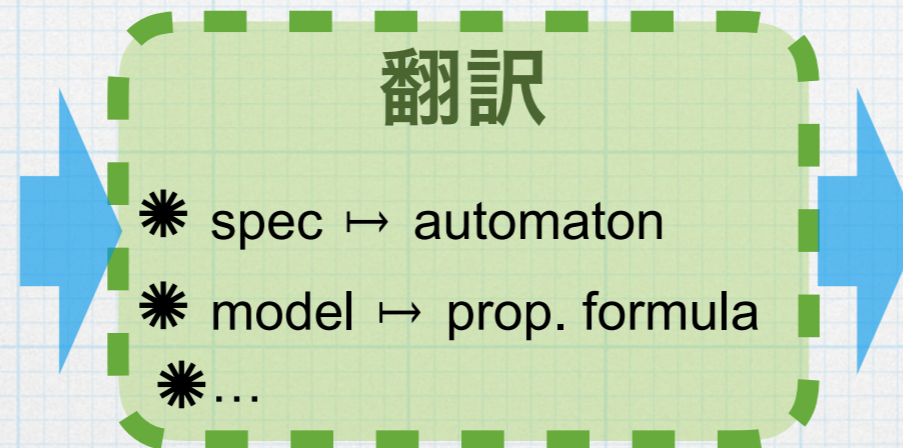
制御理論 vs

形式手法・ソフトウェア科学

制御理論		形式手法 ソフトウェア科学
連続空間・連続時間 (離散の場合も)	対象となる システム	離散空間・離散時間 (高々可算無限)
微分方程式	モデリング 形式	オートマトン (グラフ) プログラム
連続量最適化 LMI, SDP, mixed integer, ...	最終的な 解き方	グラフアルゴリズム SATソルバ, SMTソルバ
機械, 電気	主な 応用対象	ソフトウェア

3

* ソフトウェア
検証問題



制約充足問題

- * SAT
- * graph reachability
- * ...

制御問題



最適化問題

- * LMI
- * SDP
- * mixed integer
- * stochastic optimization
- * ...

… 共通性？

* 対比の項目は同じ

- martingales for prob. programs

*

ソフトウェア
検証問題

- Lyapunov functions

制御問題

翻訳

- * spec \mapsto automaton
- * model \mapsto prop. formula
- * ...

翻訳

制約充足問題

- * SAT
- * graph reachability
- * ...

最適化問題

- * LMI
- * SDP
- * mixed integer
- * stochastic optimization
- * ...

制御理論 vs

形式手法・ソフトウェア科学

制御理論		形式手法 ソフトウェア科学
連続空間・連続時間 (離散の場合も)	対象となる システム	離散空間・離散時間 (高々可算無限)
微分方程式	モデリング 形式	オートマトン (グラフ) プログラム
連続量最適化 LMI, SDP, mixed integer, ...	最終的な 解き方	グラフアルゴリズム SATソルバ, SMTソルバ
機械, 電気	主な 応用対象	ソフトウェア

Outline

* 制御理論 vs 形式手法・ソフトウェア科学

* 数学的相似・相互乗り入れ

* 例1（相似）：確率的プログラムのマルチンゲールによる解析

[Chakarov & Sankaranarayanan, CAV'13] [Takisaka, Oyabu, Urabe & Hasuo, ATVA'18]

* 例2（乗り入れ）：近似双模倣による離散化

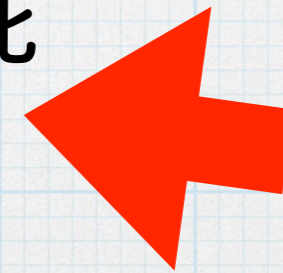
[Girard & Pappas, IEEE TAC '07] [Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]

* 実システム応用に向けて

* 機械学習・AIとの協働

* ソフトウェア工学，現実的解決

* ERATO MMSD プロジェクトの取り組み



Approximate Bisimulation

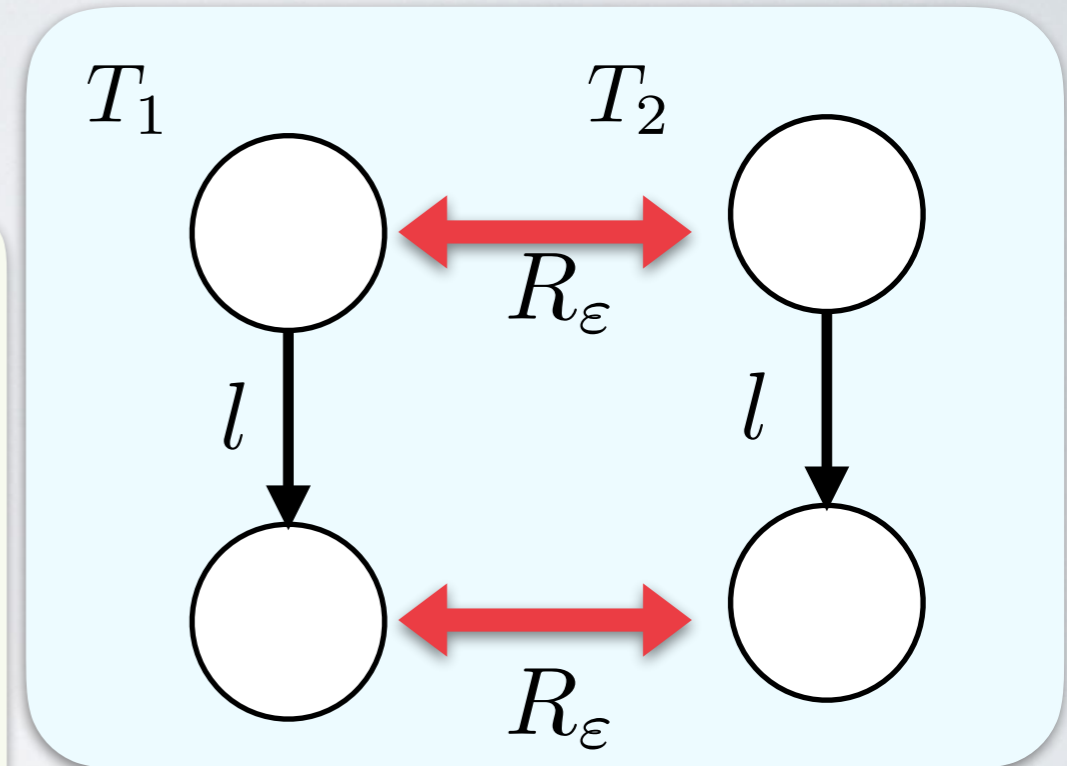
[Girard & Pappas, IEEE Transactions on Automatic Control'07]

$T_i = (Q_i, L, \xrightarrow{i}, O, H_i)$ for $i = 1, 2$
(O equipped with a metric d)

Def.

$R_\epsilon \subseteq Q_1 \times Q_2$ is an ϵ -approximate bisimulation relation between T_1 and T_2 if for all $(q_1, q_2) \in R_\epsilon$,

- $d(H_1(q_1), H_2(q_2)) \leq \epsilon$
- $\forall q_1 \xrightarrow[1]{l} q'_1, \exists q_2 \xrightarrow[2]{l} q'_2, \text{ s.t. } (q'_1, q'_2) \in R_\epsilon$
- $\forall q_2 \xrightarrow[2]{l} q'_2, \exists q_1 \xrightarrow[1]{l} q'_1, \text{ s.t. } (q'_1, q'_2) \in R_\epsilon$



Approximate Bisimulation

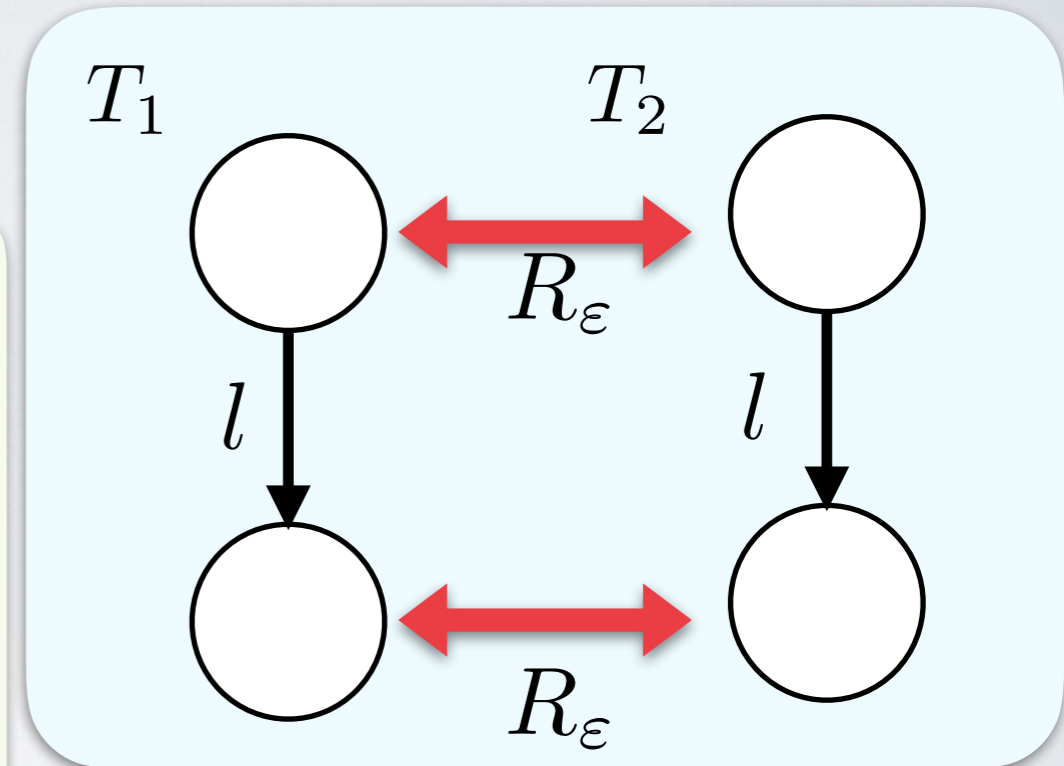
[Girard & Pappas, IEEE Transactions on Automatic Control'07]

$T_i = (Q_i, L, \xrightarrow{i}, O, H_i)$ for $i = 1, 2$
(O equipped with a metric d)

Def.

$R_\epsilon \subseteq Q_1 \times Q_2$ is an ϵ -approximate bisimulation relation between T_1 and T_2 if for all $(q_1, q_2) \in R_\epsilon$,

- $d(H_1(q_1), H_2(q_2)) \leq \epsilon$
- $\forall q_1 \xrightarrow[1]{l} q'_1, \exists q_2 \xrightarrow[2]{l} q'_2, \text{ s.t. } (q'_1, q'_2) \in R_\epsilon$
- $\forall q_2 \xrightarrow[2]{l} q'_2, \exists q_1 \xrightarrow[1]{l} q'_1, \text{ s.t. } (q'_1, q'_2) \in R_\epsilon$



**Once in a relationship,
always henceforth**

Approximate Bisimulation

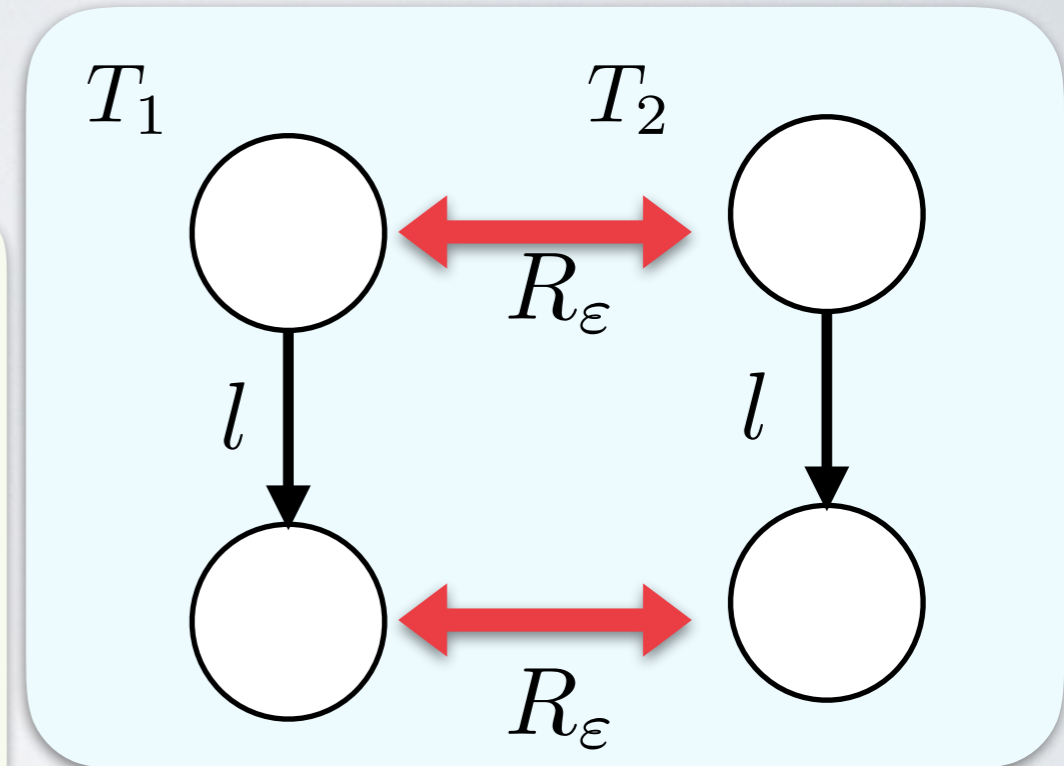
[Girard & Pappas, IEEE Transactions on Automatic Control'07]

$T_i = (Q_i, L, \xrightarrow{i}, O, H_i)$ for $i = 1, 2$
(O equipped with a metric d)

Def.

$R_\epsilon \subseteq Q_1 \times Q_2$ is an ϵ -approximate bisimulation relation between T_1 and T_2 if for all $(q_1, q_2) \in R_\epsilon$,

- $d(H_1(q_1), H_2(q_2)) \leq \epsilon$
- $\forall q_1 \xrightarrow[1]{l} q'_1, \exists q_2 \xrightarrow[2]{l} q'_2, \text{ s.t. } (q'_1, q'_2) \in R_\epsilon$
- $\forall q_2 \xrightarrow[2]{l} q'_2, \exists q_1 \xrightarrow[1]{l} q'_1, \text{ s.t. } (q'_1, q'_2) \in R_\epsilon$



**Once in a relationship,
always henceforth**

Incremental Stability (δ -GUAS)

Incrementally **G**lobally **U**niformly **A**symptotically **S**table

Def. A dynamics is said to be δ -*GAS* if
 \exists \mathcal{KL} function β s.t.

$$\| \mathbf{x}(x, t) - \mathbf{x}(y, t) \| \leq \beta(\|x - y\|, t)$$

where $\mathbf{x}(x, -)$ is the trajectory starting at x .

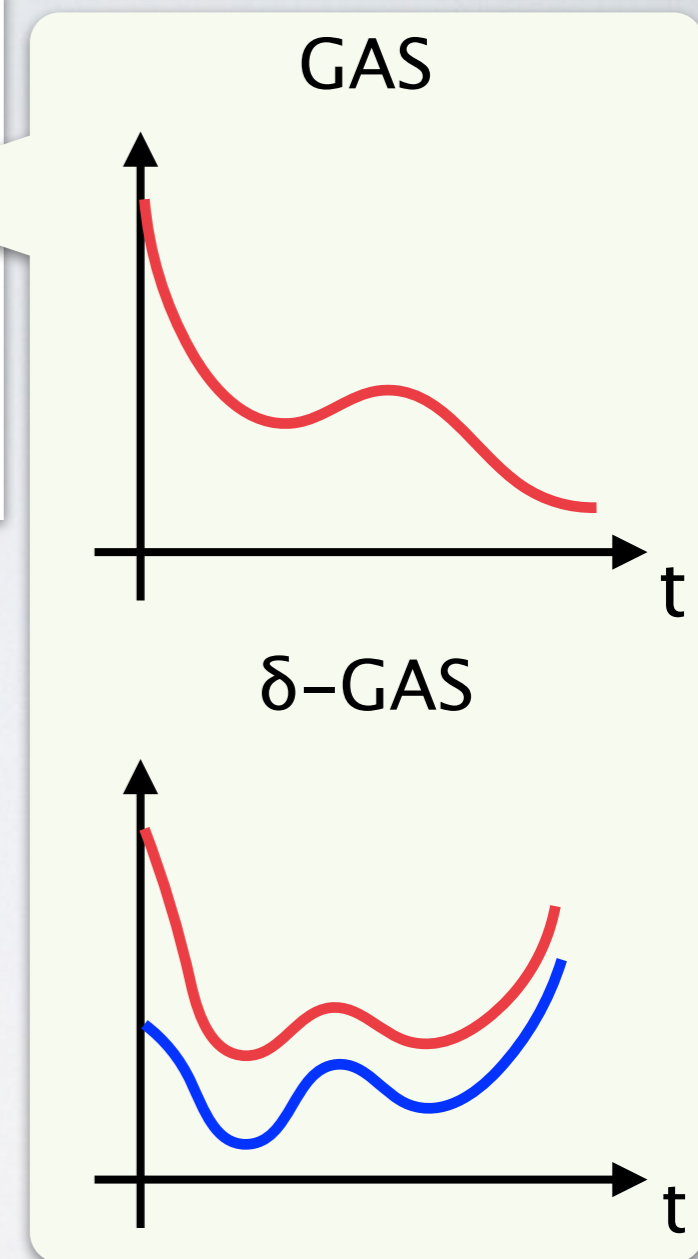
Incremental Stability (δ -GUAS)

Incrementally **G**lobally **U**niformly **A**symptotically **S**table

Def. A dynamics is said to be δ -*GAS* if $\exists \mathcal{KL}$ function β s.t.

$$\| \mathbf{x}(x, t) - \mathbf{x}(y, t) \| \leq \beta(\|x - y\|, t)$$

where $\mathbf{x}(x, -)$ is the trajectory starting at x .



- increasing in $\|x - y\|$
 - 0 if $\|x - y\| = 0$
 - $\rightarrow \infty$ if $\|x - y\| \rightarrow \infty$
- decreasing in t
 - $\rightarrow 0$ if $t \rightarrow \infty$

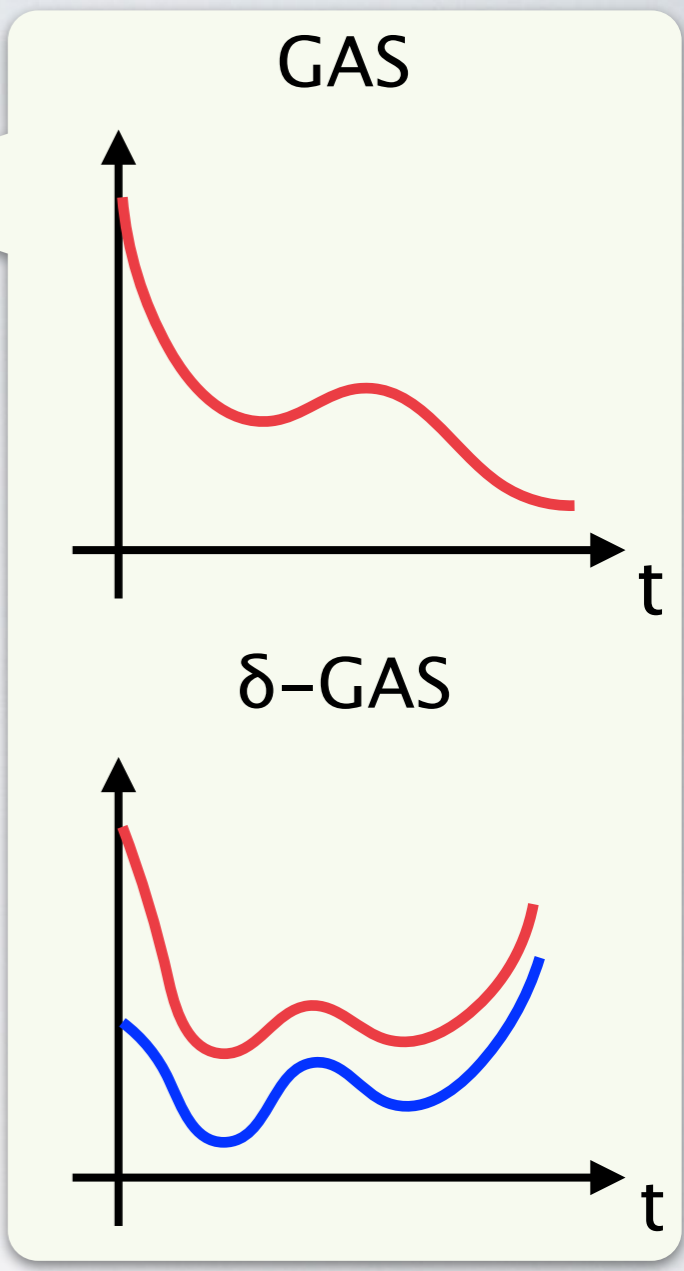
Asymptotic Stability (δ -GUAS)

Asymptotically Globally Uniformly Asymptotically Stable

Def. A dynamics is said to be δ -GAS if \exists \mathcal{KL} function β s.t.

$$\| \mathbf{x}(x, t) - \mathbf{x}(y, t) \| \leq \beta(\|x - y\|, t)$$

where $\mathbf{x}(x, -)$ is the trajectory starting at x .



- increasing in $\|x - y\|$
 - 0 if $\|x - y\| = 0$
 - $\rightarrow \infty$ if $\|x - y\| \rightarrow \infty$
- decreasing in t
 - $\rightarrow 0$ if $t \rightarrow \infty$

amental Stability (δ -GUAS)

mentally Globally Uniformly Asymptotically Stable

Def. A dynamics is said to be δ -GAS if $\exists \mathcal{KL}$ function β s.t.

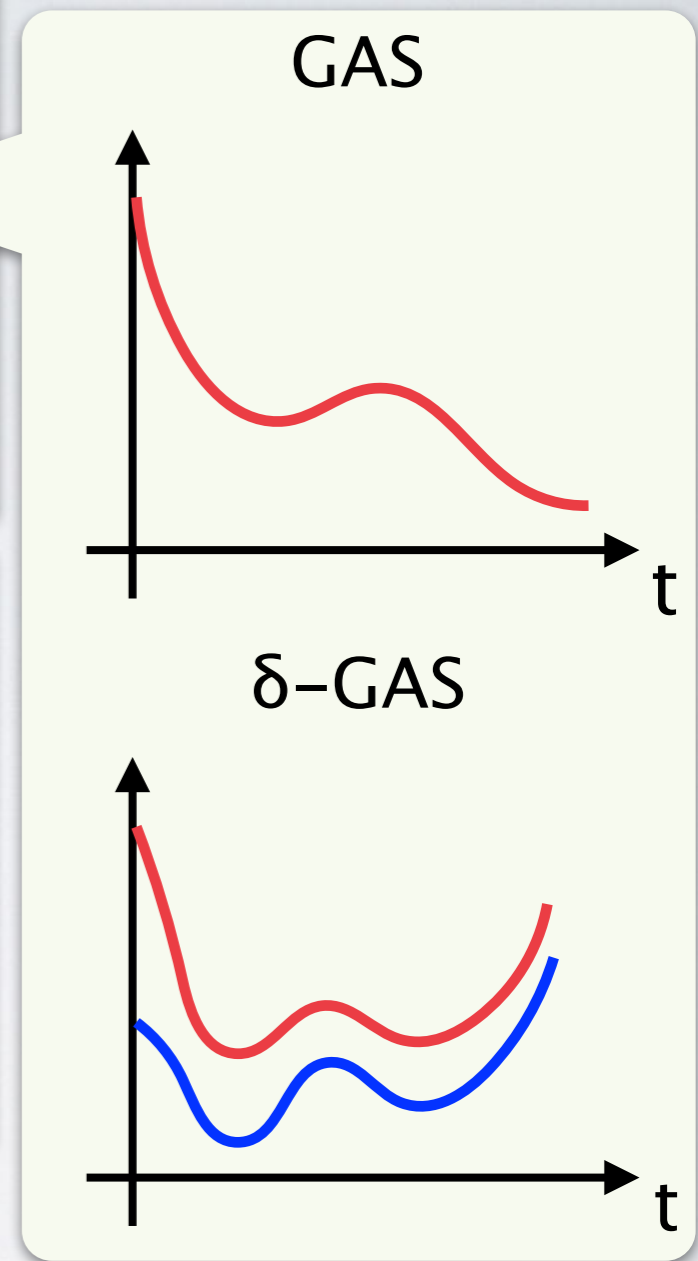
$$\| \mathbf{x}(x, t) - \mathbf{x}(y, t) \| \leq \beta(\|x - y\|, t)$$

where $\mathbf{x}(x, -)$ is the trajectory starting at x .

Def. For a dynamics $\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{f}(\mathbf{x})$ in \mathbb{R}^n , a smooth function $V: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^+$ is a *common δ -GAS Lyapunov function* if there exist \mathcal{K}_∞ functions $\underline{\alpha}$, $\bar{\alpha}$ and $\kappa > 0$ such that

$$\underline{\alpha}(\|x - y\|) \leq V(x, y) \leq \bar{\alpha}(\|x - y\|)$$

$$\frac{\partial V}{\partial x}(x, y) f(x) + \frac{\partial V}{\partial y}(x, y) f(y) \leq -\kappa V(x, y)$$



Incremental Stability (δ -GUAS)

Incrementally Globally Uniformly Asymptotically Stable

- increasing in $\|x - y\|$
 - 0 if $\|x - y\| = 0$
 - $\rightarrow \infty$ if $\|x - y\| \rightarrow \infty$
- decreasing in t
 - $\rightarrow 0$ if $t \rightarrow \infty$

Def. A dynamics is said to be δ -GAS if $\exists \mathcal{KL}$ function β s.t.

$$\| \mathbf{x}(x, t) - \mathbf{x}(y, t) \| \leq \beta(\|x - y\|, t)$$

where $\mathbf{x}(x, -)$ is the trajectory starting at x .

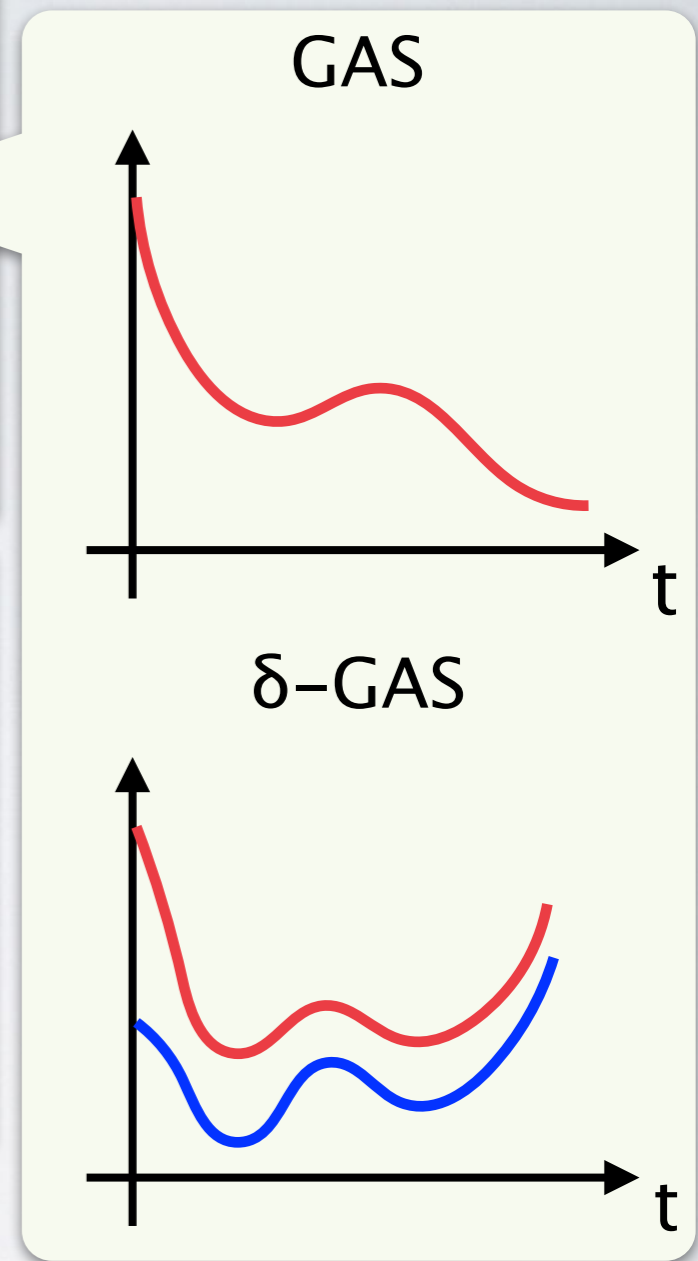
D. For a dynamics $\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{f}(\mathbf{x})$ in \mathbb{R}^n , a smooth function $V: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^+$ is a *common δ -GAS Lyapunov function* if there exist \mathcal{K}_∞ functions $\underline{\alpha}, \bar{\alpha}$ and $\kappa > 0$ such that

$$\underline{\alpha}(\|x - y\|) \leq V(x, y) \leq \bar{\alpha}(\|x - y\|)$$

$$\frac{\partial V}{\partial x}(x, y) f(x) + \frac{\partial V}{\partial y}(x, y) f(y) \leq -\kappa V(x, y)$$

$V(x, y)$ is more or less $\|x - y\| \dots$

that decreases along the dynamics



Incremental Stability (δ -GUAS)

Incrementally Globally Uniformly Asymptotically Stable

- increasing in $\|x - y\|$
 - 0 if $\|x - y\| = 0$
 - $\rightarrow \infty$ if $\|x - y\| \rightarrow \infty$
- decreasing in t
 - $\rightarrow 0$ if $t \rightarrow \infty$

Def. A dynamics is said to be δ -GAS if $\exists \mathcal{KL}$ function β s.t.

$$\| \mathbf{x}(x, t) - \mathbf{x}(y, t) \| \leq \beta(\|x - y\|, t)$$

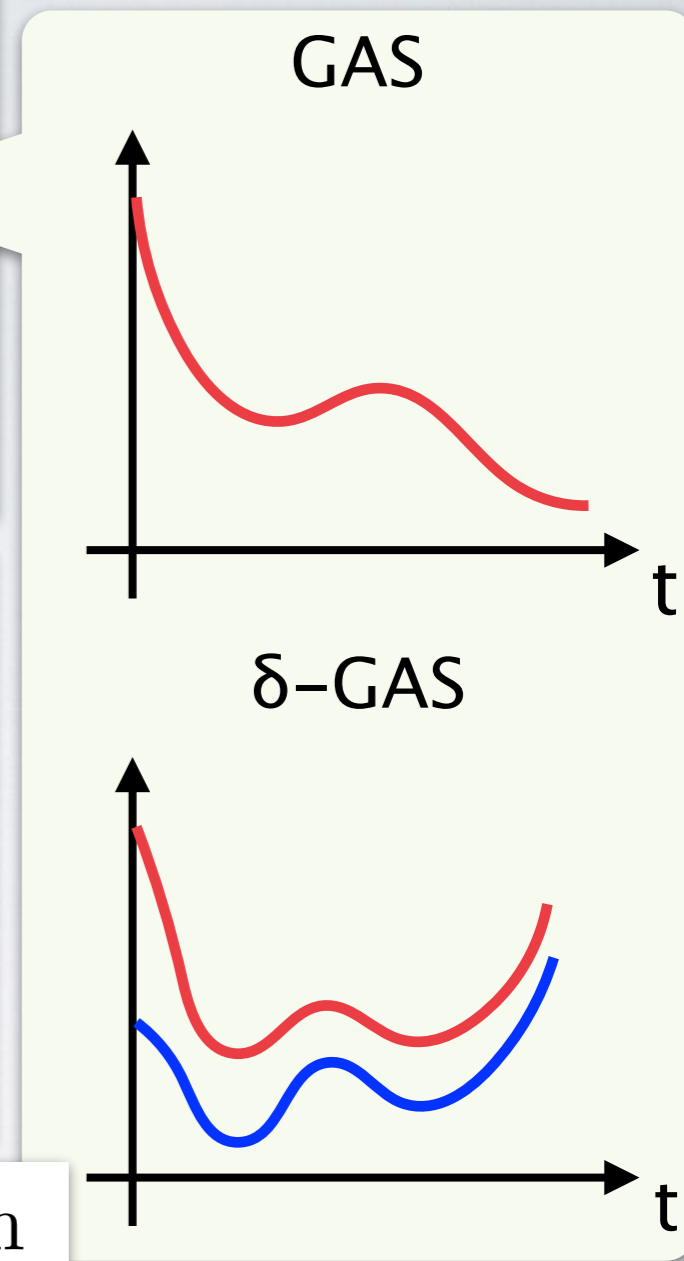
where $\mathbf{x}(x, -)$ is the trajectory starting at x .

D. For a dynamics $\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{f}(\mathbf{x})$ in \mathbb{R}^n , a smooth function $V: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^+$ is a *common δ -GAS Lyapunov function* if there exist \mathcal{K}_∞ functions $\underline{\alpha}, \bar{\alpha}$ and $\kappa > 0$ such that

$$\underline{\alpha}(\|x - y\|) \leq V(x, y) \leq \bar{\alpha}(\|x - y\|)$$

$$\frac{\partial V}{\partial x}(x, y) f(x) + \frac{\partial V}{\partial y}(x, y) f(y) \leq -\kappa V(x, y)$$

Thm. There is a δ -GAS Lyapunov function \implies incrementally stable (δ -GAS).



$V(x,y)$ is more or less $\|x - y\| \dots$

that decreases along the dynamics

Incremental Stability (δ -GUAS)

- increasing in $\|x - y\|$
 - 0 if $\|x - y\| = 0$
 - $\rightarrow \infty$ if $\|x - y\| \rightarrow \infty$
- decreasing in t
 - $\rightarrow 0$ if $t \rightarrow \infty$

Incrementally Globally Uniformly Asymptotically Stable

Def. A dynamics is said to be δ -GAS if $\exists \mathcal{KL}$ function β s.t.

$$\| \mathbf{x}(x, t) - \mathbf{x}(y, t) \| \leq \beta(\|x - y\|, t)$$

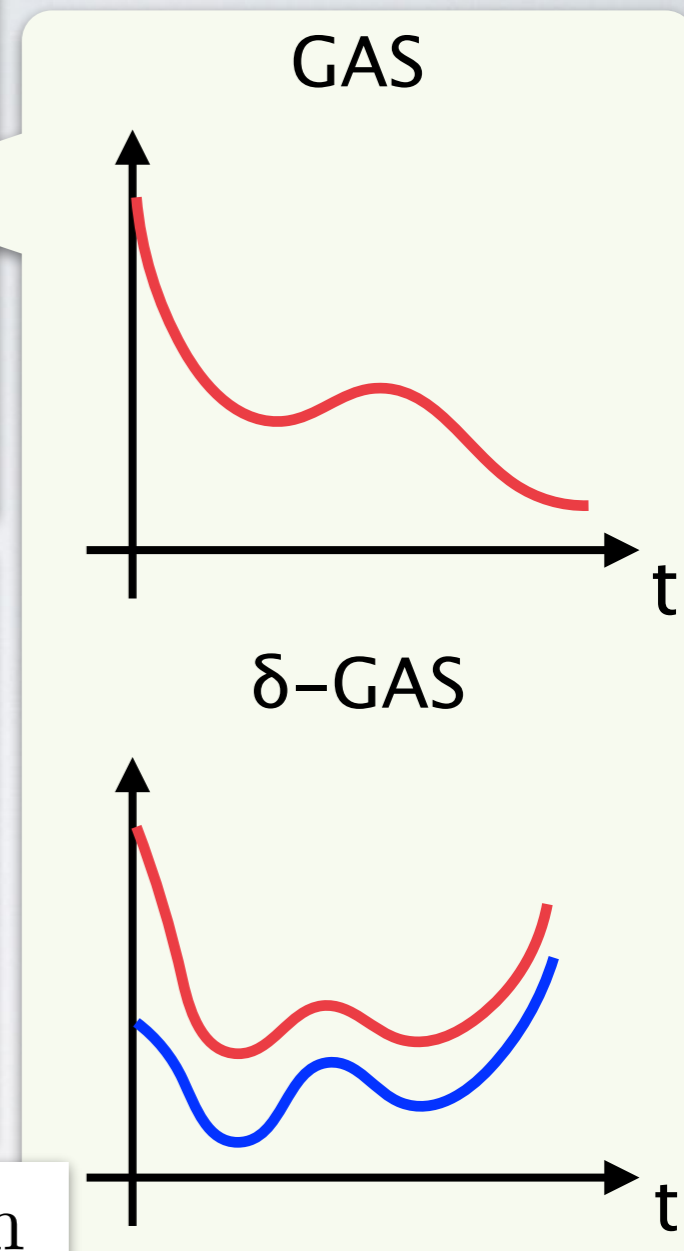
where $\mathbf{x}(x, -)$ is the trajectory starting at x .

D. For a dynamics $\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{f}(\mathbf{x})$ in \mathbb{R}^n , a smooth function $V: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^+$ is a *common δ -GAS Lyapunov function* if there exist \mathcal{K}_∞ functions $\underline{\alpha}, \bar{\alpha}$ and $\kappa > 0$ such that

$$\underline{\alpha}(\|x - y\|) \leq V(x, y) \leq \bar{\alpha}(\|x - y\|)$$

$$\frac{\partial V}{\partial x}(x, y) f(x) + \frac{\partial V}{\partial y}(x, y) f(y) \leq -\kappa V(x, y)$$

Thm. There is a δ -GAS Lyapunov function \implies incrementally stable (δ -GAS).



$V(x,y)$ is more or less $\|x - y\| \dots$

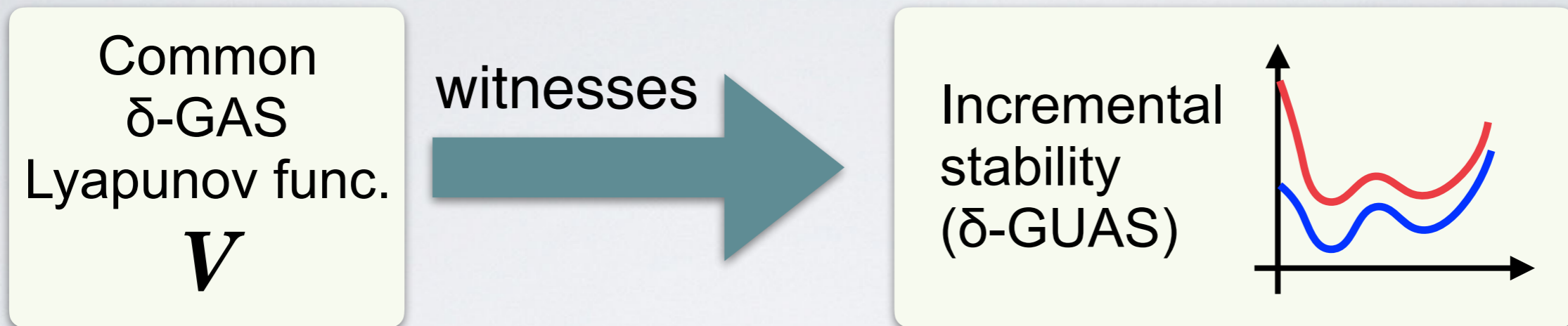
that decreases along the dynamics

Switched extension: δ -GUAS, common Lyapunov func.

Discrete Abstraction via Incremental Stability

[Girard, Pola, Tabuada, IEEE TAC '10]

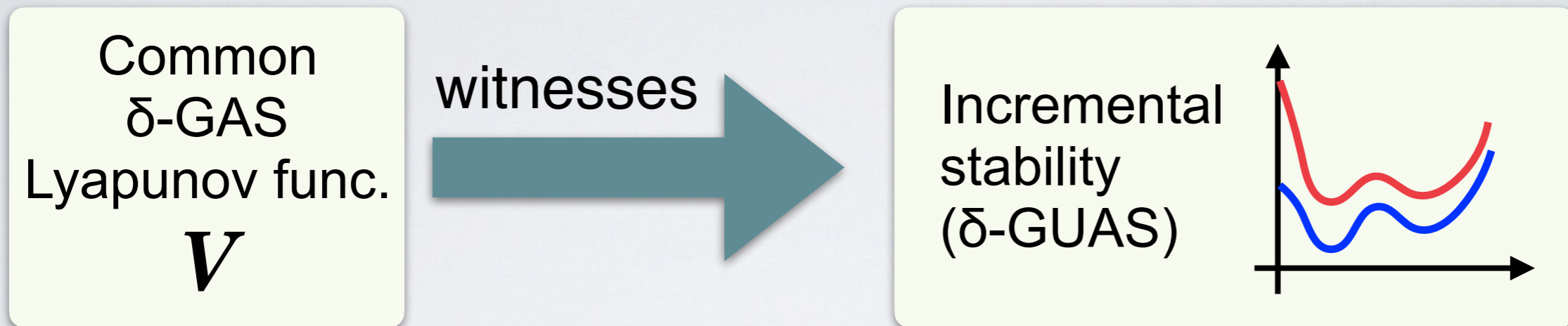
For a switched dynamics $\dot{x} = f_p(x) \dots$



Discrete Abstraction via Incremental Stability

[Girard, Pola, Tabuada, IEEE TAC '10]

For a switched dynamics $\dot{x} = f_p(x) \dots$



Approximate bisimulation

Thm. Let V be a common δ -GAS Lyapunov func. lower-bounded by $\underline{\alpha}$. Then

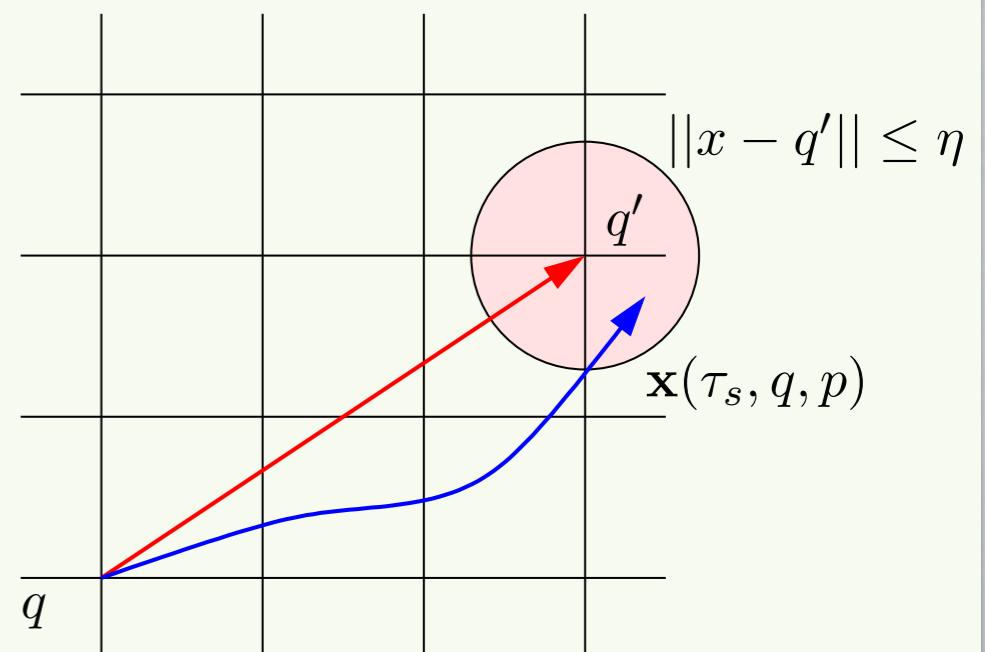
$$(x, y) \in R \stackrel{\text{def}}{\iff} V(x, y) \leq \underline{\alpha}(\varepsilon)$$

yields an ε -approximate bisimulation.



Statespace abstraction

(Fig. from [GirardPT'10])



Discrete Abstraction via Incremental Stability

[Girard, Pola, Tabuada, IEEE TAC '10]

For a switched dynamics $\dot{x} = f_p(x) \dots$

Discrete verification,
synthesis, supervisory control,
...

Common
 δ -GAS
Lyapunov func.
 V



Incremental
stability
(δ -GUAS)

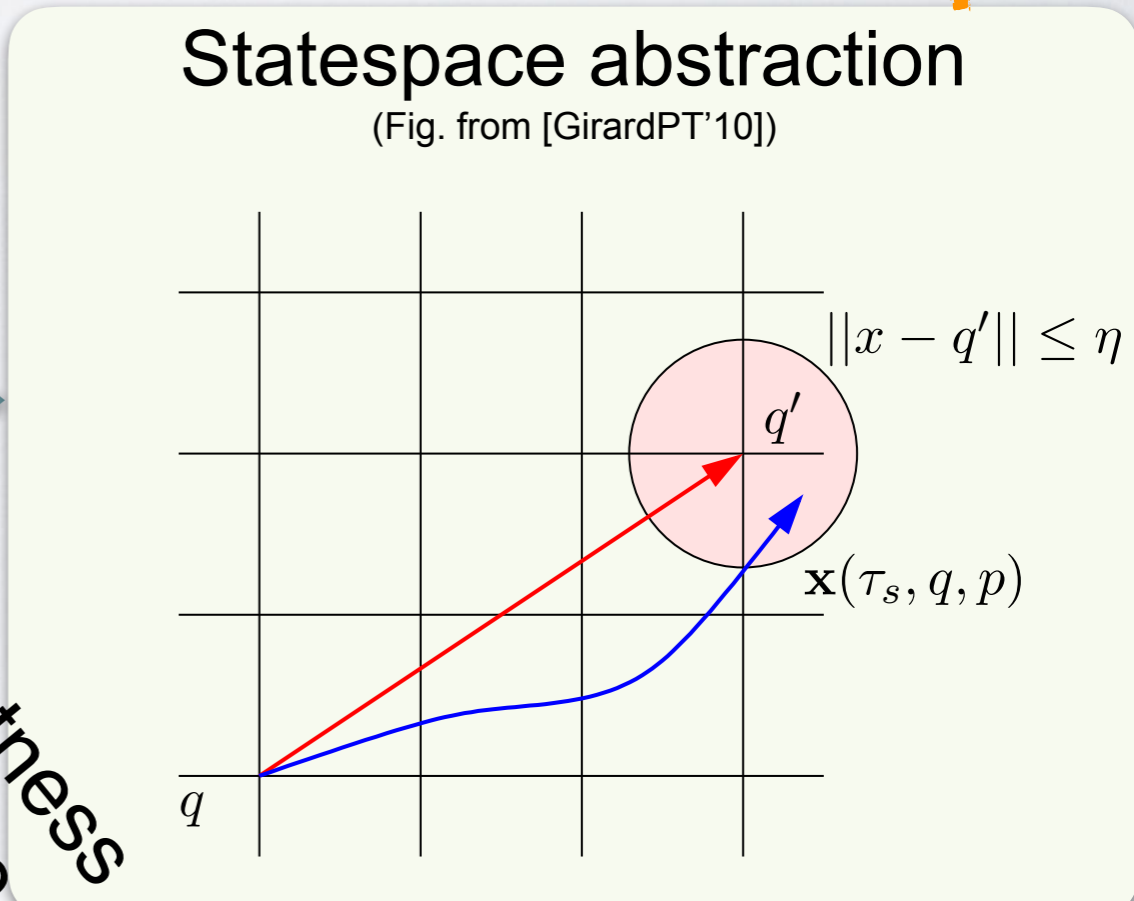


Approximate bisimulation

Thm. Let V be a common δ -GAS Lyapunov func. lower-bounded by $\underline{\alpha}$. Then

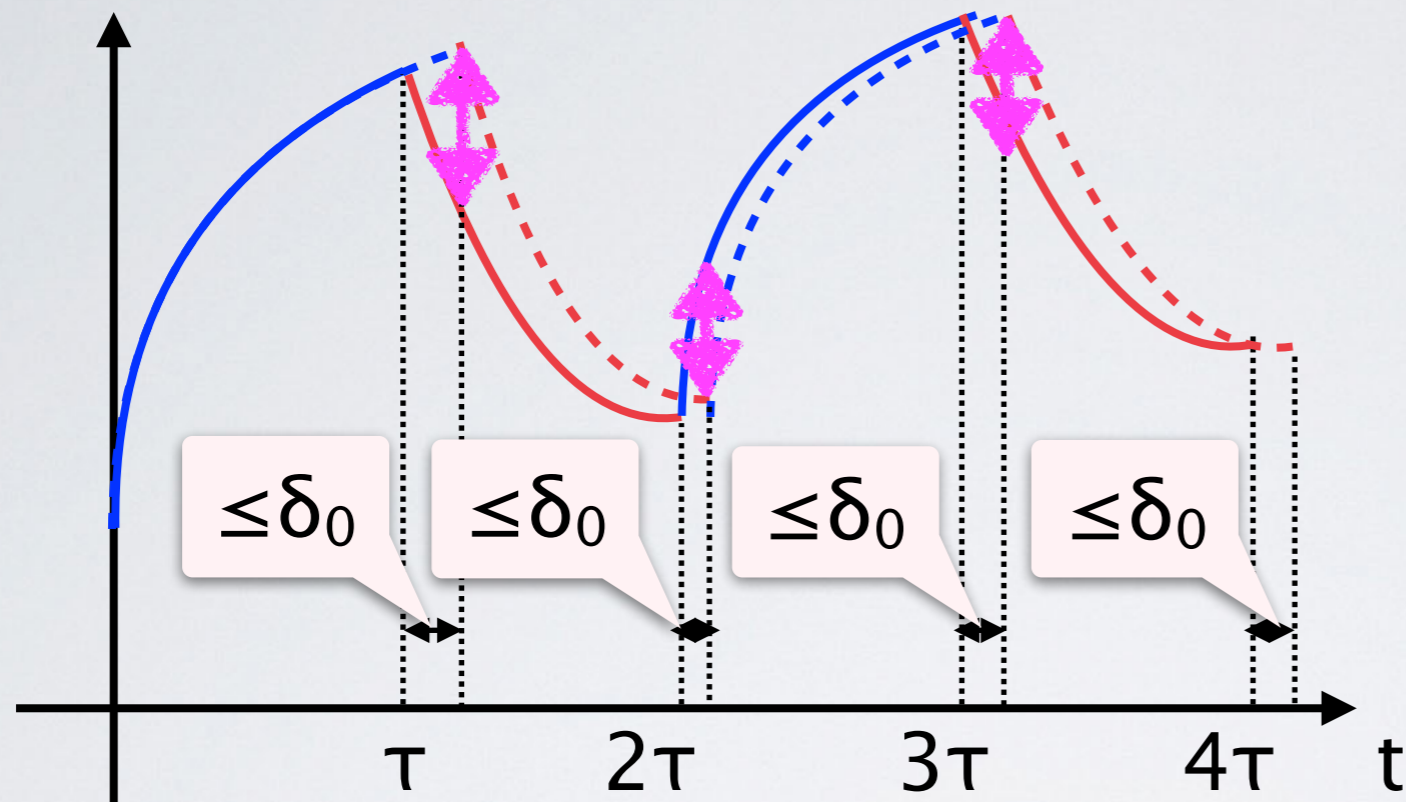
$$(x, y) \in R \stackrel{\text{def}}{\iff} V(x, y) \leq \underline{\alpha}(\varepsilon)$$

yields an ε -approximate bisimulation.



Bounding Errors by Switching Delays

[Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]



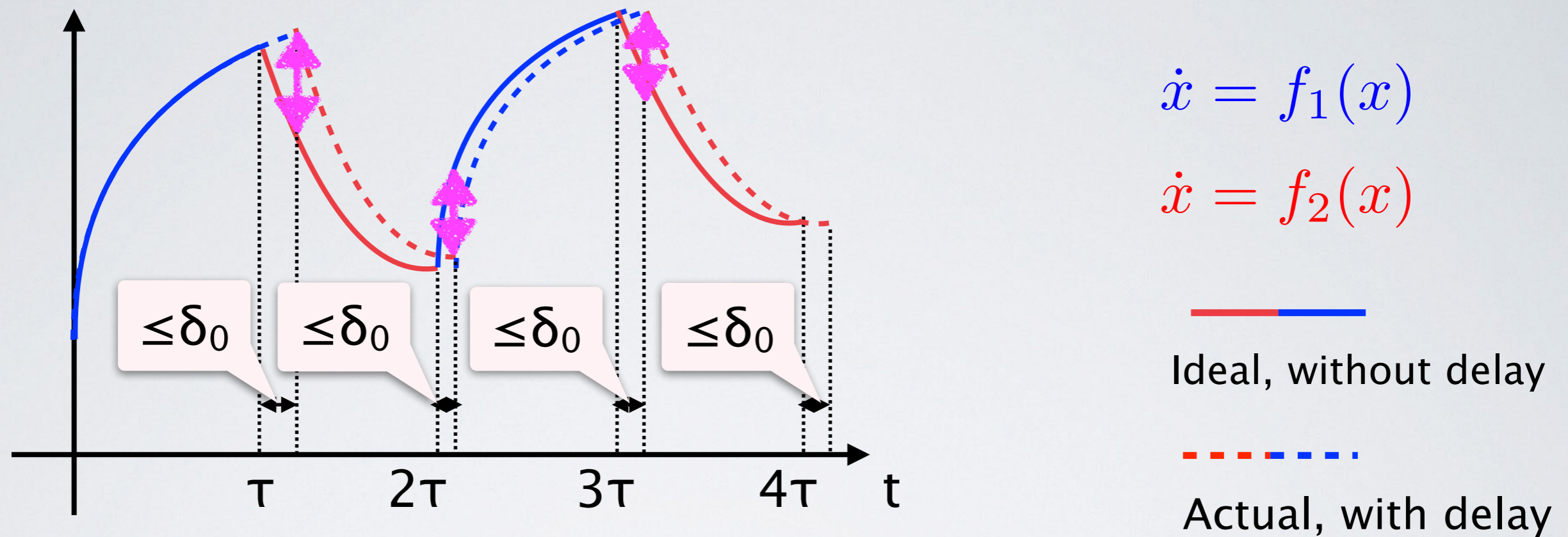
$$\dot{x} = f_1(x)$$

$$\dot{x} = f_2(x)$$

— Ideal, without delay
- - Actual, with delay

Bounding Errors by Switching Delays

[Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]



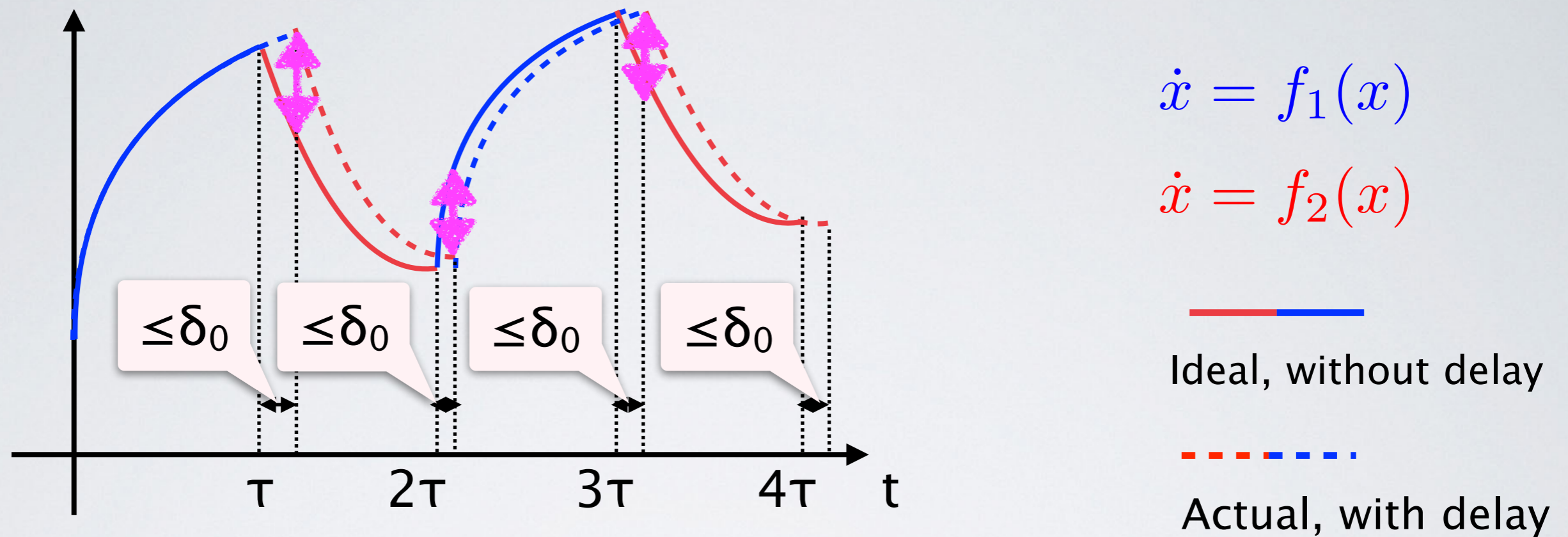
Thm. If the switched system has a common δ -GAS Lyapunov function V , then the gap (L^∞ dist., \updownarrow) is bounded by

$$\underline{\alpha}^{-1} \left(\frac{\nu \delta_0}{1 - e^{-\kappa(\tau - \delta_0)}} \right)$$

Here $\underline{\alpha}$, κ , ν are param's of the dynamics and V .

Bounding Errors by Switching Delays

[Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]



Thm. If the switched system has a common δ -GAS Lyapunov function V , then the gap (L^∞ dist., \updownarrow) is bounded by

$$\underline{\alpha}^{-1} \left(\frac{\nu \delta_0}{1 - e^{-\kappa(\tau - \delta_0)}} \right)$$

Here $\underline{\alpha}$, κ , ν are param's of the dynamics and V .

No accumulation
of \updownarrow

Outline

* 制御理論 vs 形式手法・ソフトウェア科学

* 数学的相似・相互乗り入れ

* 例1（相似）：確率的プログラムのマルチンゲールによる解析

[Chakarov & Sankaranarayanan, CAV'13] [Takisaka, Oyabu, Urabe & Hasuo, ATVA'18]

* 例2（乗り入れ）：近似双模倣による離散化

[Girard & Pappas, IEEE TAC '07] [Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]

* 実システム応用に向けて

* 機械学習・AIとの協働

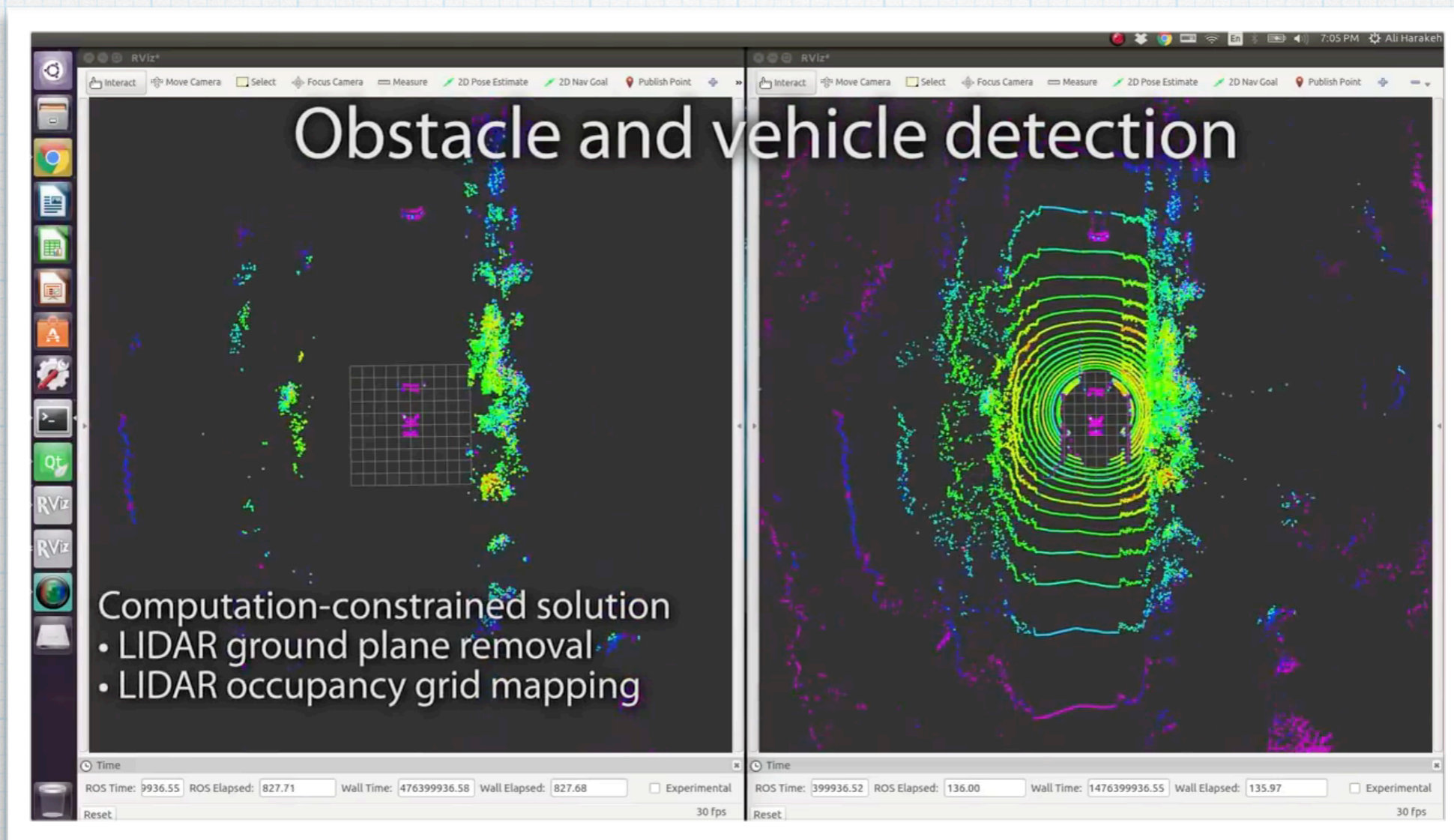
* ソフトウェア工学，現実的解決

* ERATO MMSD プロジェクトの取り組み

実システム応用に向けて

* 自動運転を例に.

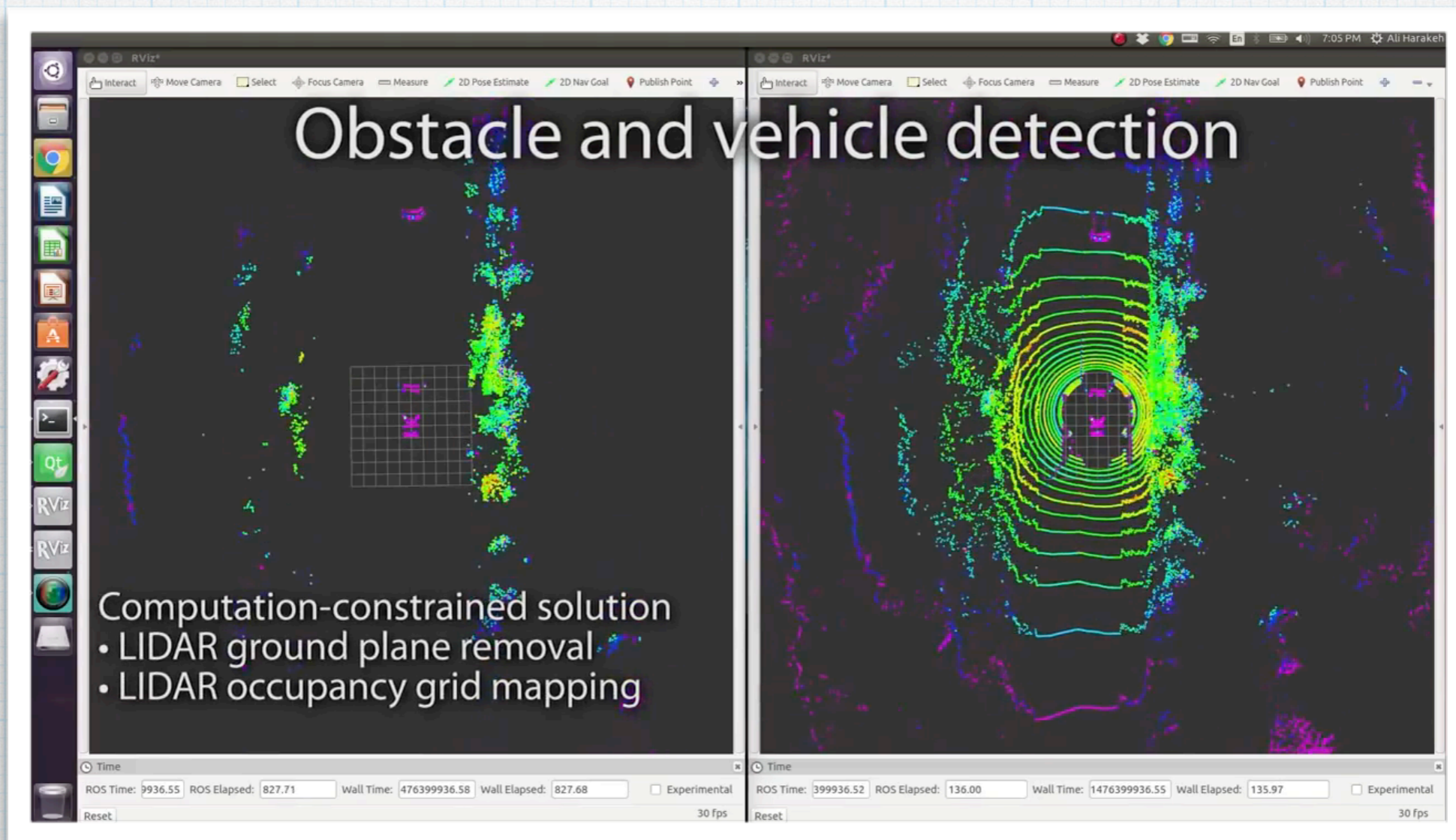
センシング → 物体認識 → 経路計画 → 経路トレース



実システム応用に向けて

* 自動運転を例に.

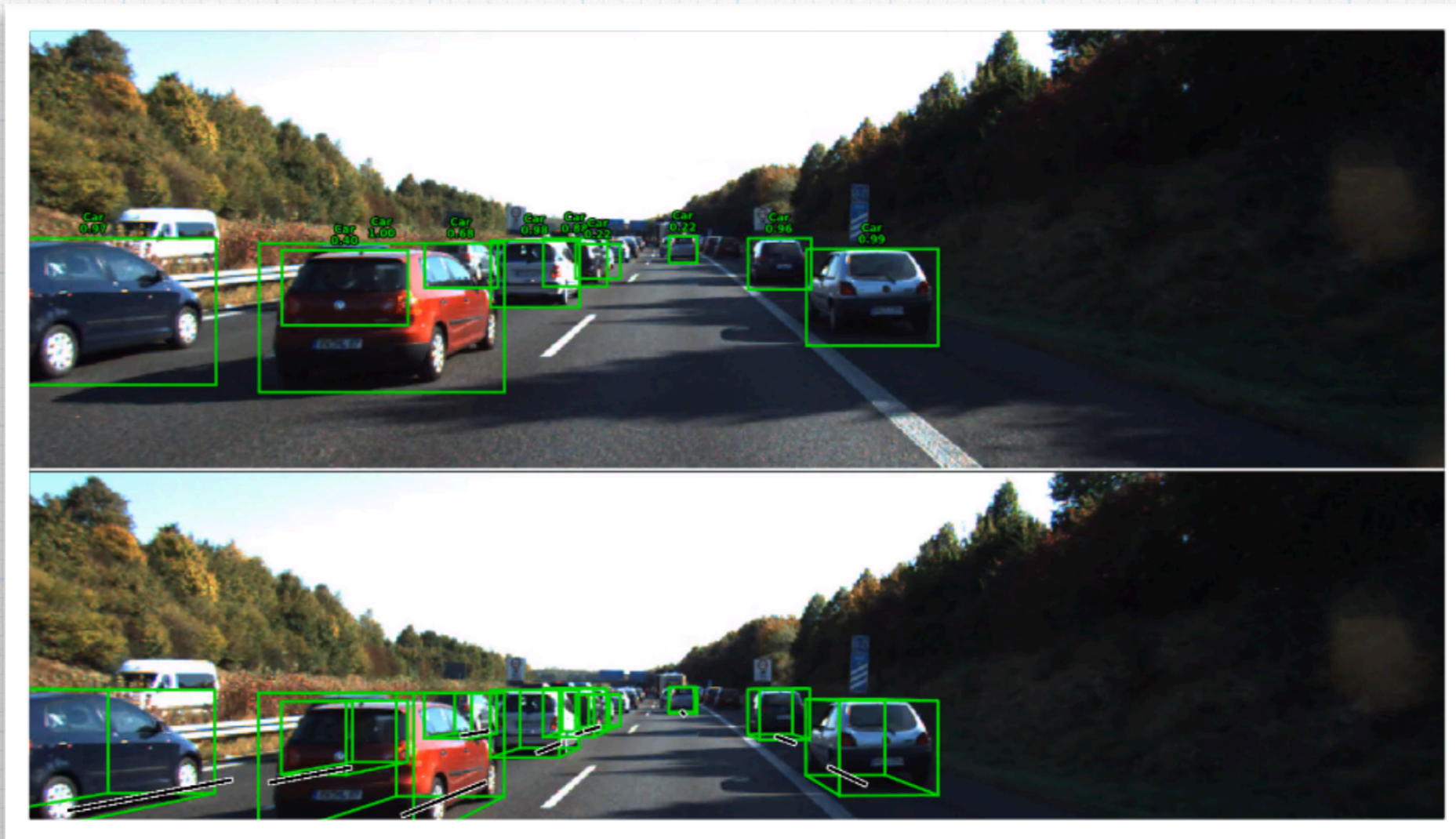
センシング → 物体認識 → 経路計画 → 経路トレース



実システム応用に向けて

* 自動運転を例に.

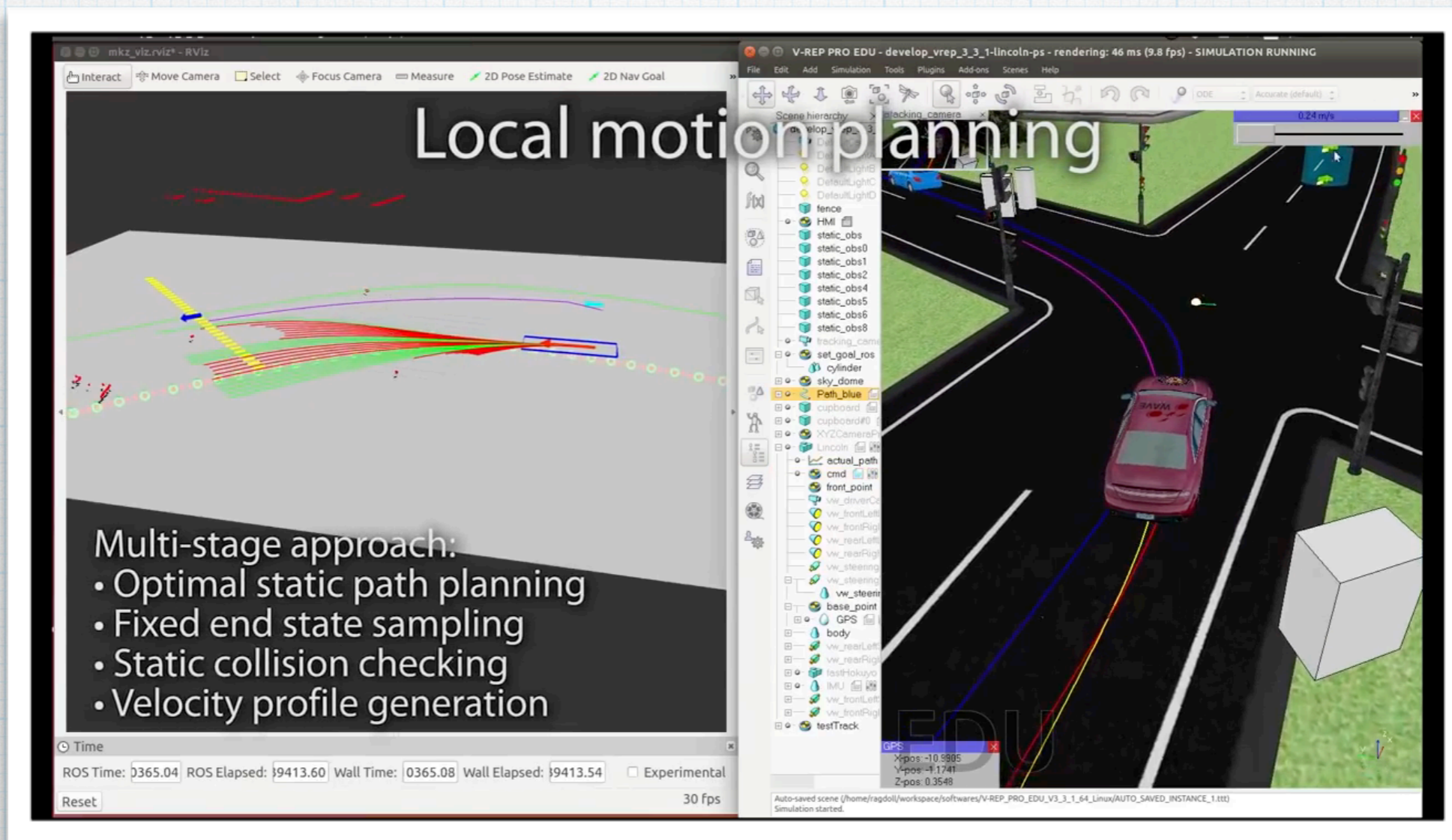
センシング → 物体認識 → 経路計画 → 経路トレース



実システム応用に向けて

* 自動運転を例に.

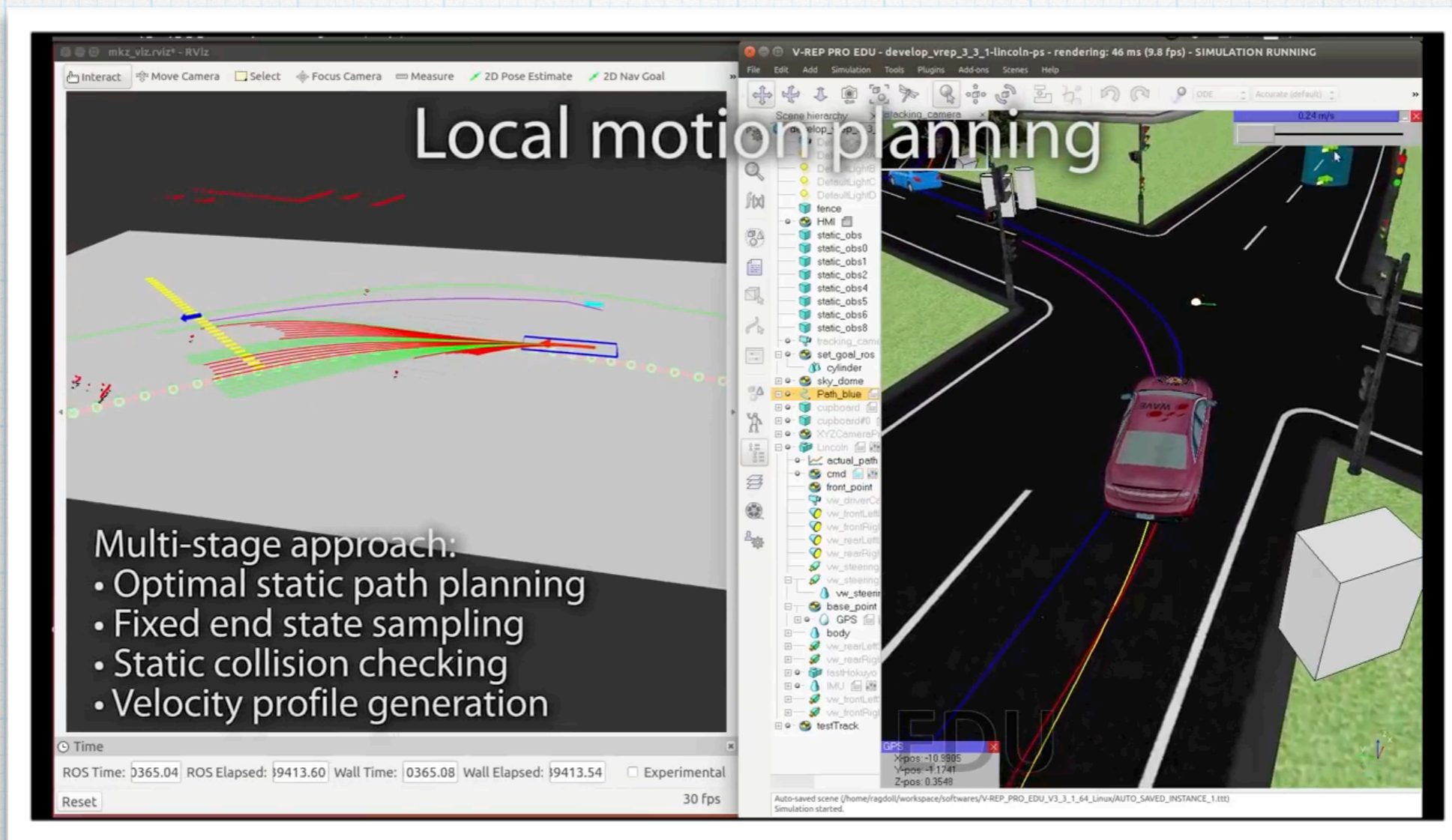
センシング → 物体認識 → 経路計画 → 経路トレース



実システム応用に向けて

* 自動運転を例に.

センシング → 物体認識 → 経路計画 → 経路トレース



実システム応用に向けて

* 自動運転を例に.

センシング → 物体認識 → 経路計画 → 経路トレース



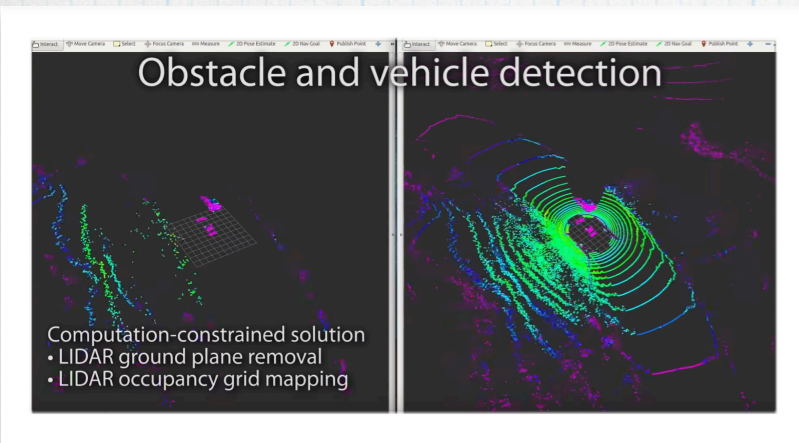
実システム応用に向けて

* 自動運転を例に.

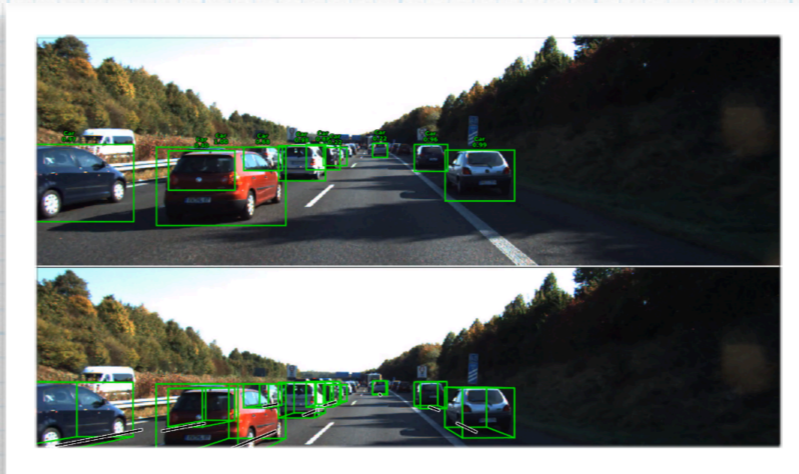
センシング → 物体認識 → 経路計画 → 経路トレース



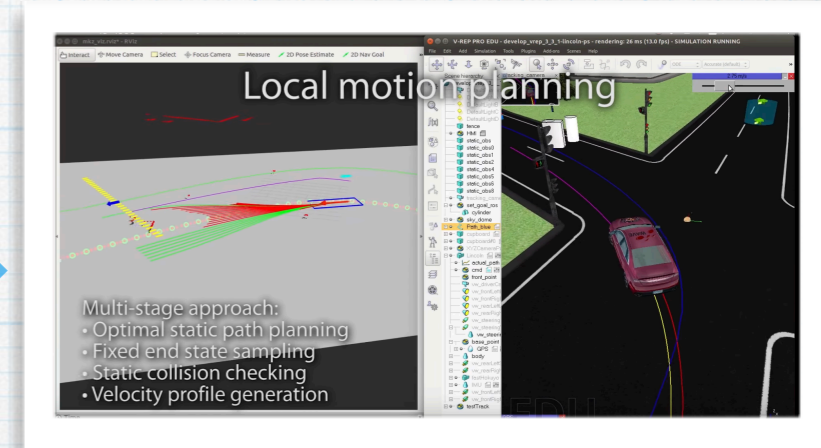
機械学習コンポーネントと、 品質保証・説明責任



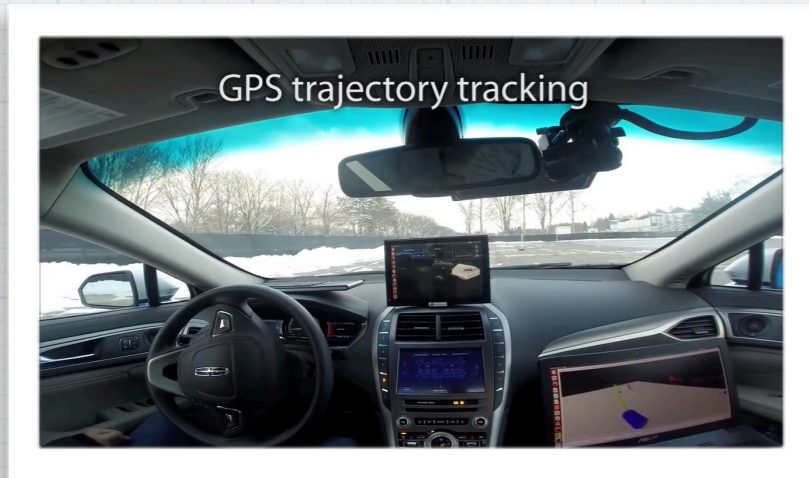
センシング



物体認識

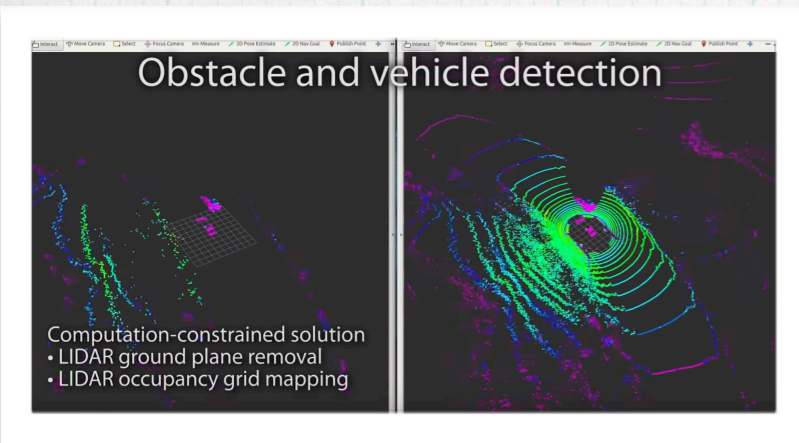


経路計画

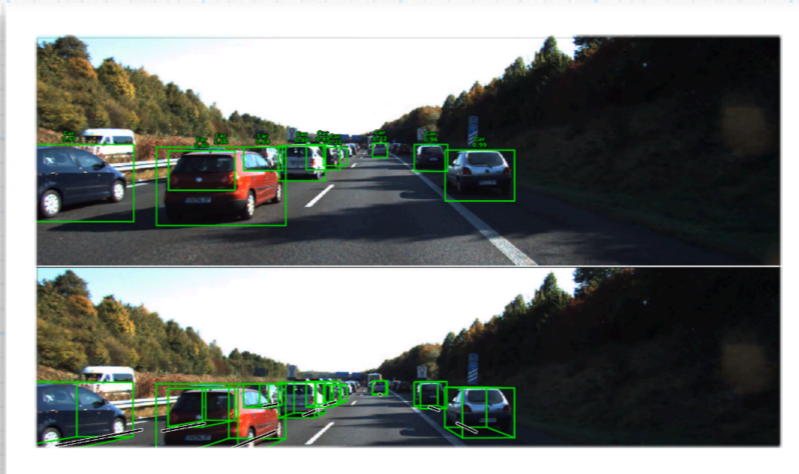


経路トレース

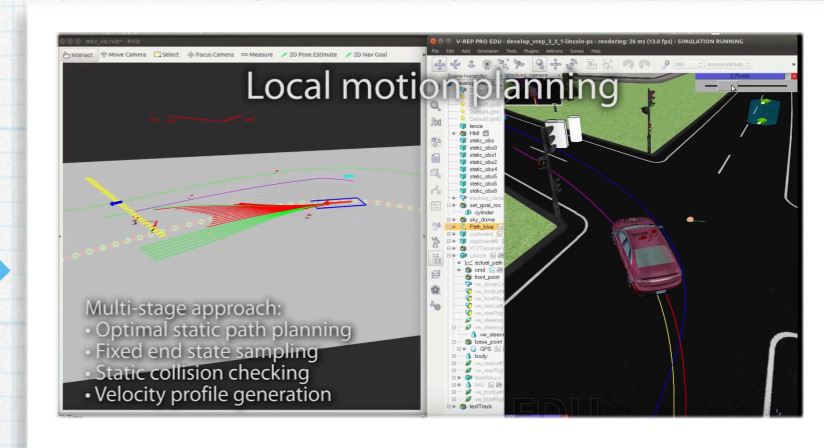
機械学習コンポーネントと、 品質保証・説明責任



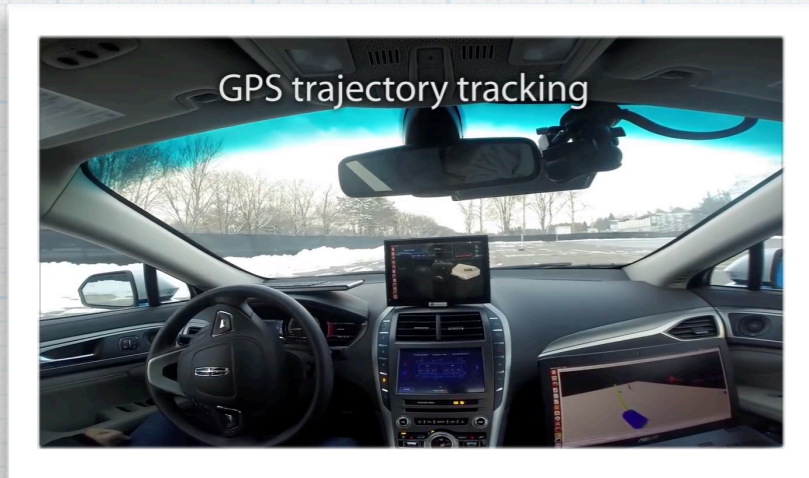
センシング



物体認識

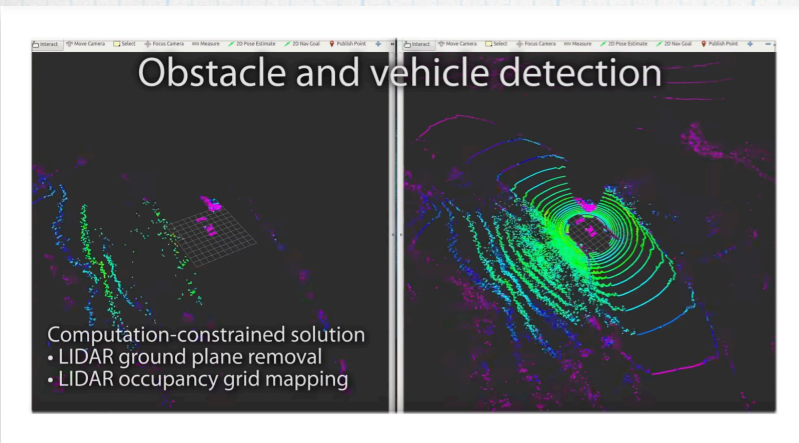


経路計画

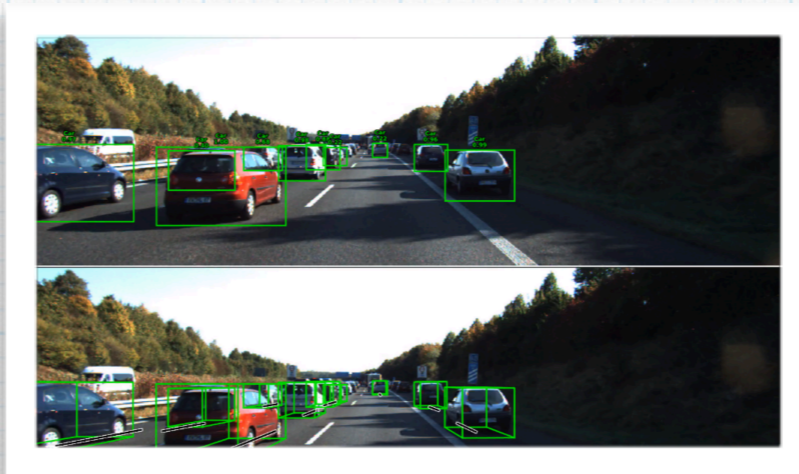


経路トレース

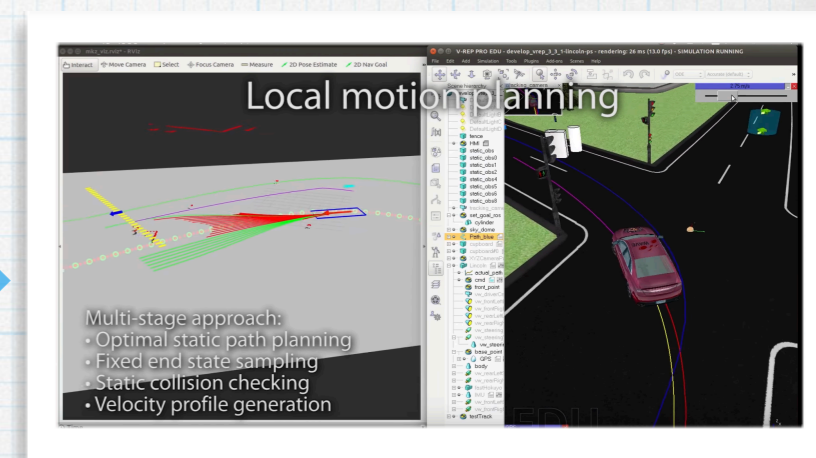
機械学習コンポーネントと、 品質保証・説明責任



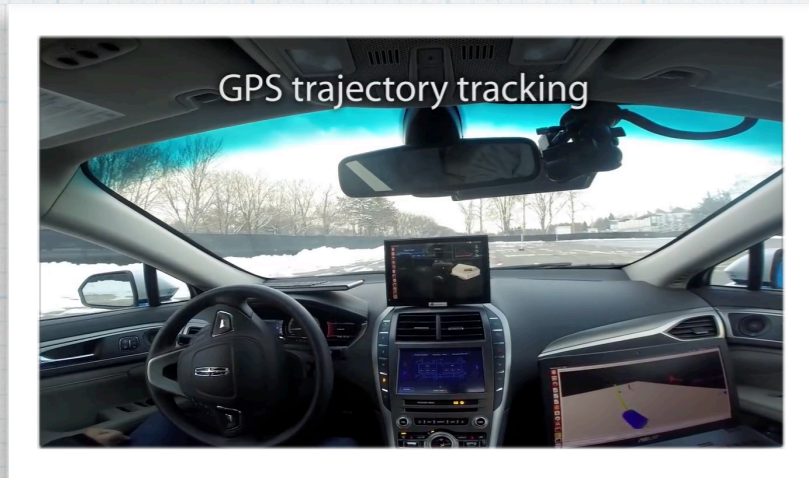
センシング



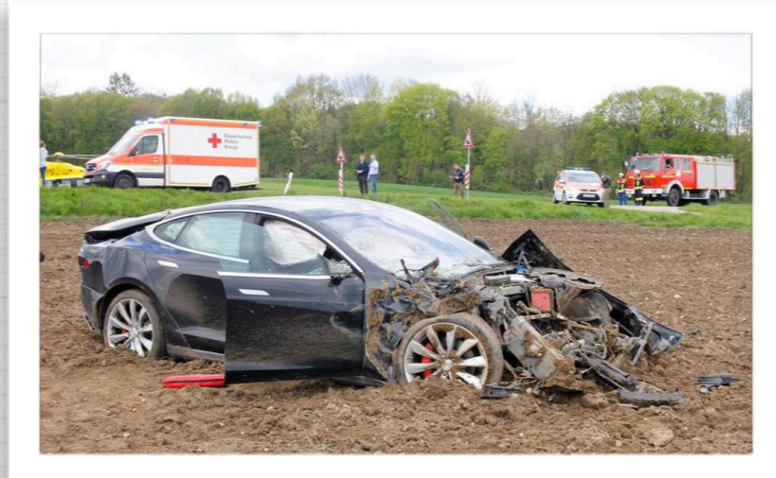
物体認識



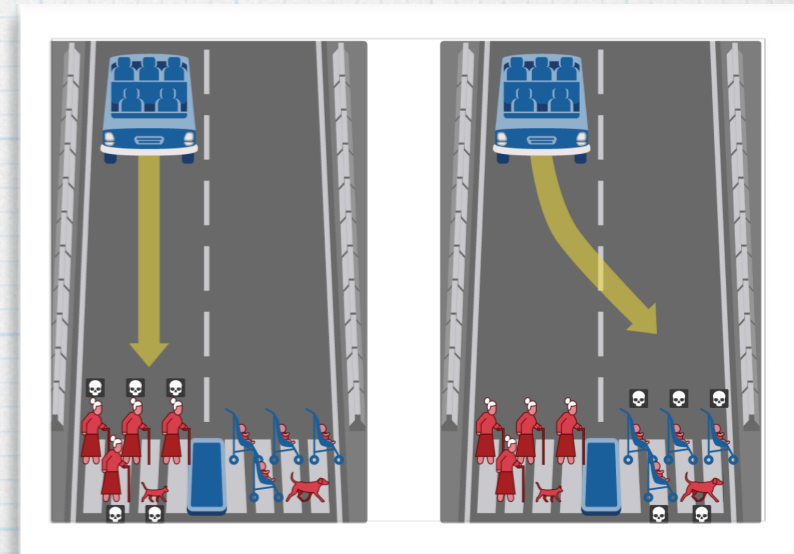
経路計画



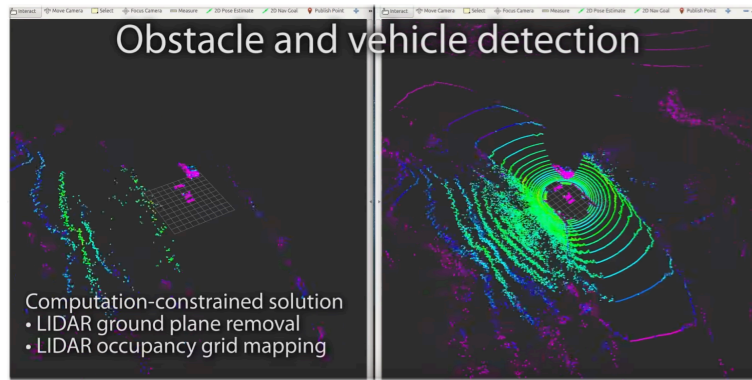
経路トレース



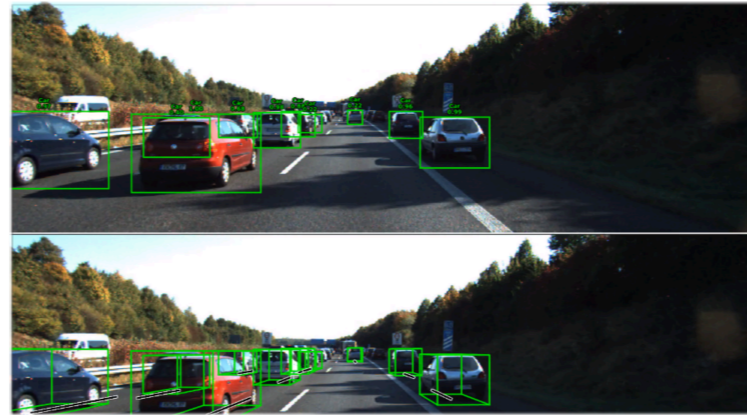
事故 & 原因説明 & 社会に対する説明



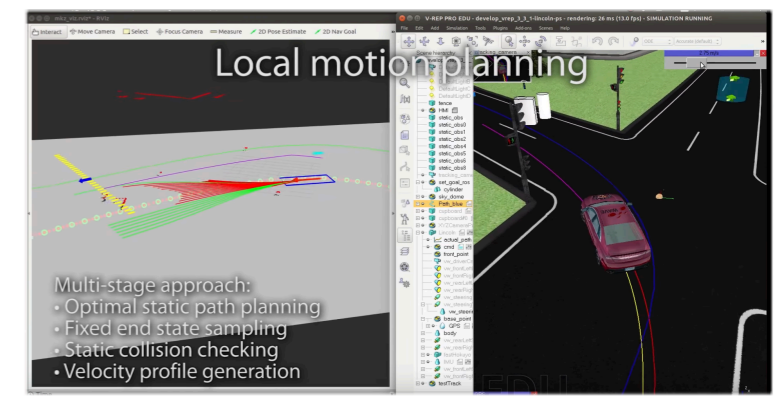
機械学習コンポーネントと、 品質保証・説明責任



センシング



物体認識



経路計画



経路トレース



事故 & 原因解明 & 社会に対する説明

ニューラルネットは
ほぼブラックボックス…



統計的機械学習との協働

*

統計的 機械学習	帰納的 (データから学ぶ)	不確かさ (データのノイズ)	ブラックボックス
制御理論・ 形式手法	演繹的 (証明)	数学的・論理的 厳密性	ホワイトボックス



統計的機械学習との協働

*

統計的 機械学習	帰納的 (データから学ぶ)	不確かさ (データのノイズ)	ブラックボックス
制御理論・ 形式手法	演繹的 (証明)	数学的・論理的 厳密性	ホワイトボックス

統計的機械学習との協働

*

統計的 機械学習	帰納的 (データから学ぶ)	不確かさ (データのノイズ)	ブラックボックス
制御理論・ 形式手法	演繹的 (証明)	数学的・論理的 厳密性	ホワイトボックス

*

制御理論・
形式手法

統計的
機械学習

統計的機械学習との協働

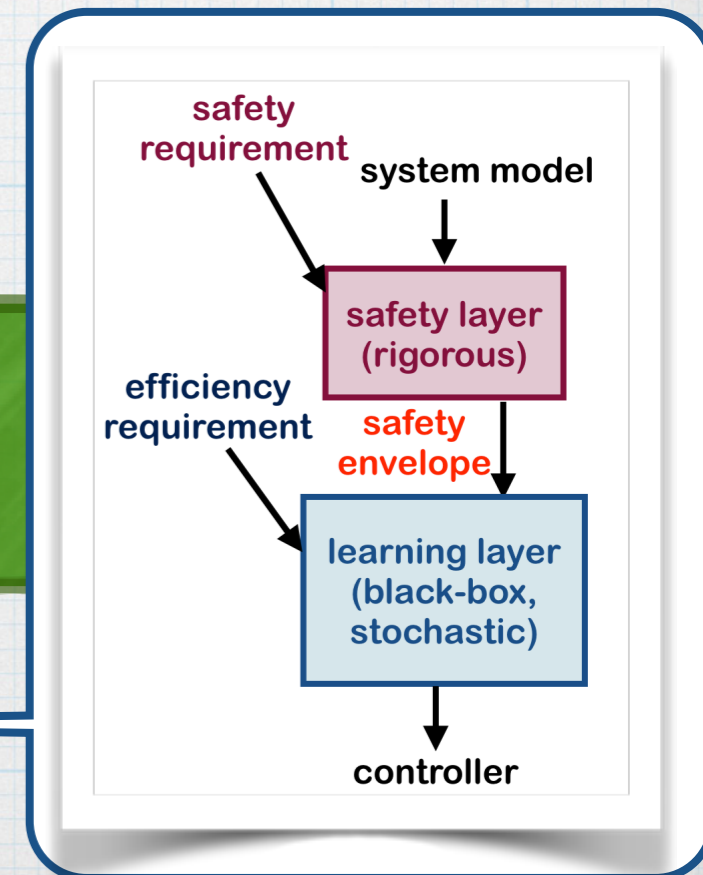
* 統計的 機械学習	帰納的 (データから学ぶ)	不確かさ (データのノイズ)	ブラックボックス
制御理論・ 形式手法	演繹的 (証明)	数学的・論理的 厳密性	ホワイトボックス

*

制御理論・
形式手法

- * 不確かな機械学習コンポーネントを包み込む "safety envelope"
- * 例：自動運転の経路計画. safety envelope の中で最適化

統計的
機械学習



Key: 論理と統計的学習の間で,
システムレベルのタスク切り分けと構造化

統計的機械学習との協働

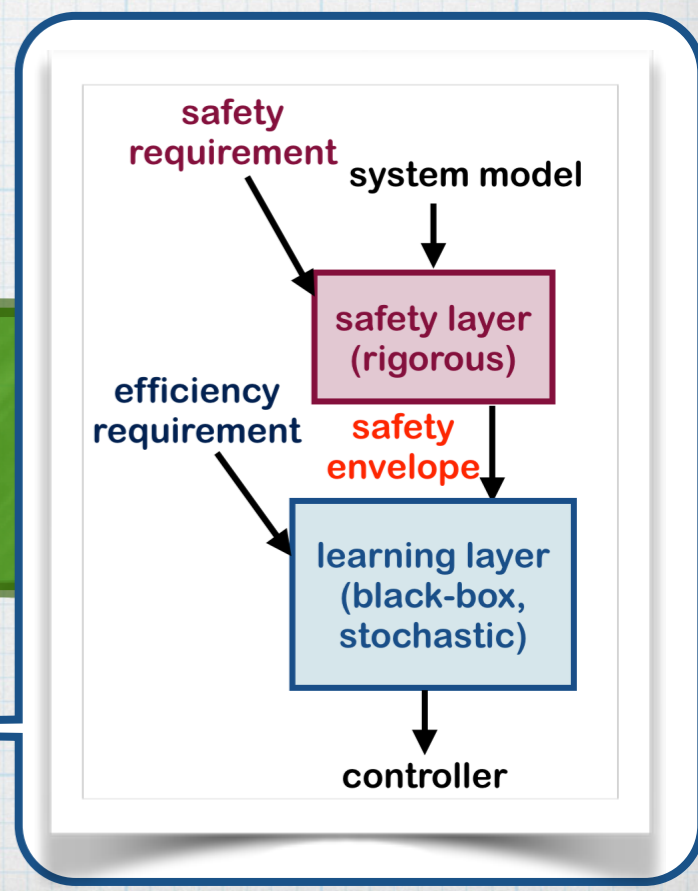
* 統計的 機械学習	帰納的 (データから学ぶ)	不確かさ (データのノイズ)	ブラックボックス
制御理論・ 形式手法	演繹的 (証明)	数学的・論理的 厳密性	ホワイトボックス

*

制御理論・
形式手法

- * 不確かな機械学習コンポーネントを
包み込む "safety envelope"
- * 例: 自動運転の経路計画. safety
envelope の中で最適化

統計的
機械学習



Key: 論理と統計的学習の間で,
システムレベルのタスク切り分けと構造化

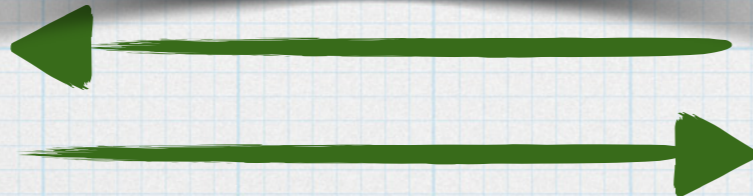
統計的機械学習との協働

* 統計的 機械学習	帰納的 (データから学ぶ)	不確かさ (データのノイズ)	ブラックボックス
制御理論・ 形式手法	演繹的 (証明)	数学的・論理的 厳密性	ホワイトボックス

*

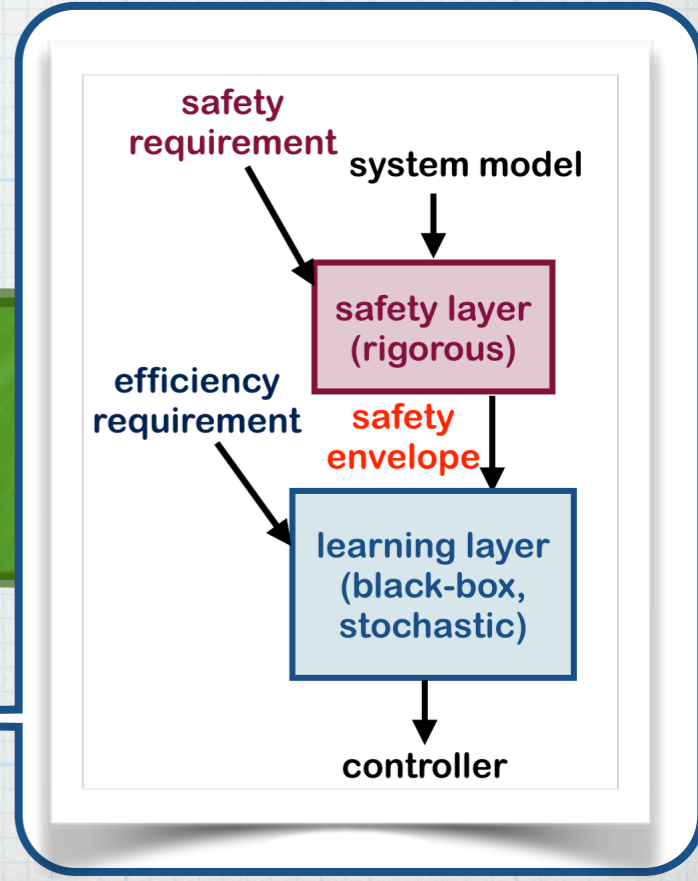
* 総当たり探索の代わりに,
データから傾向を読み取り
高速に証明や補題を探索

制御理論・
形式手法

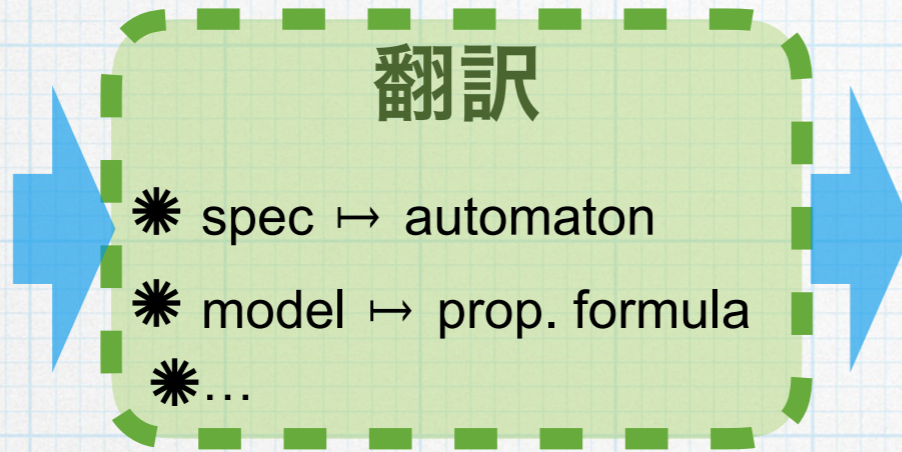


統計的
機械学習

* 不確かな機械学習コンポーネントを
包み込む "safety envelope"
* 例: 自動運転の経路計画. safety
envelope の中で最適化



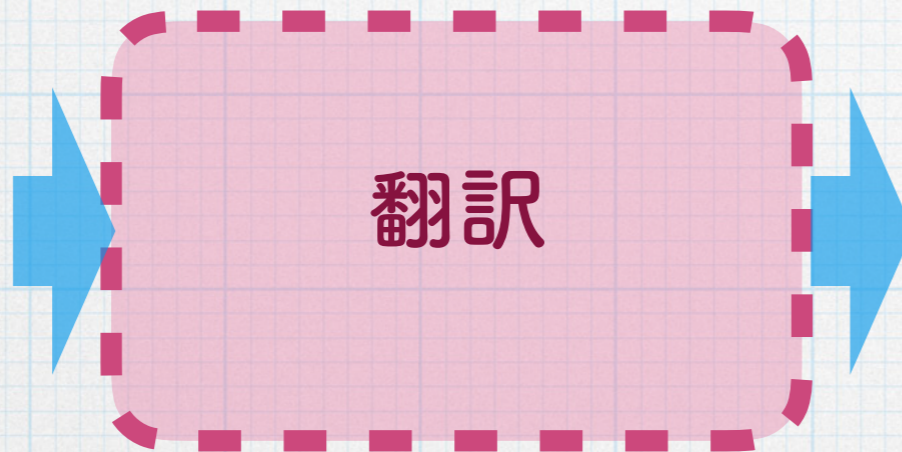
ソフトウェア
検証問題



制約充足問題

- * SAT
- * graph reachability
- * ...

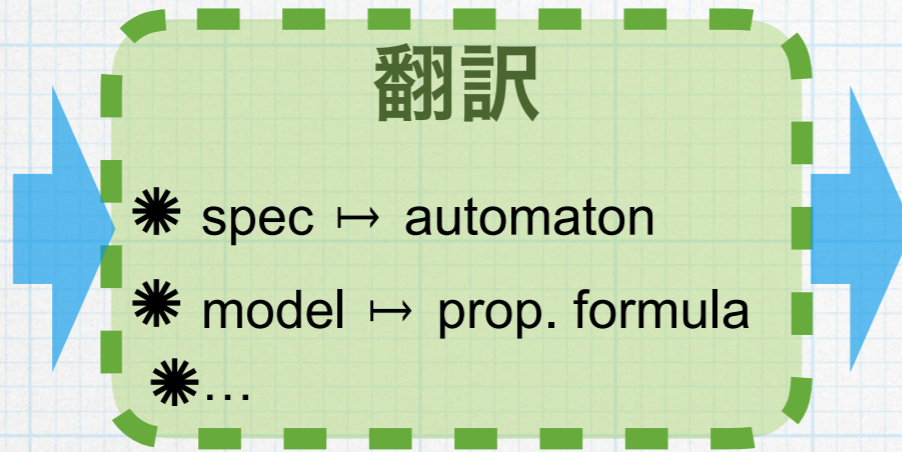
制御問題



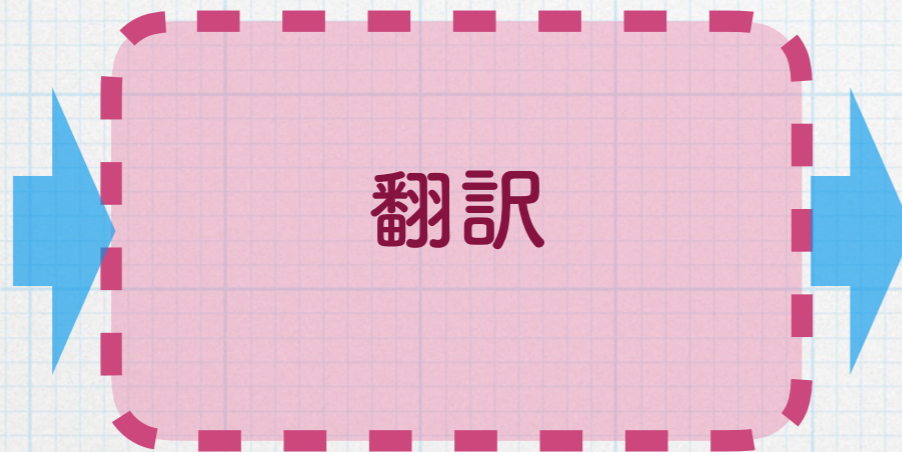
最適化問題

- * LMI
- * SDP
- * mixed integer
- * stochastic optimization
- * ...

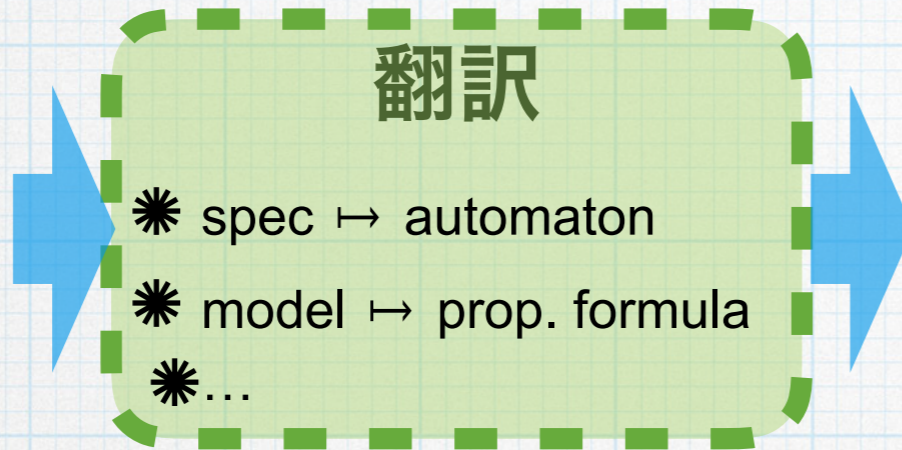
ソフトウェア
検証問題



制御問題



ソフトウェア
検証問題



制御問題



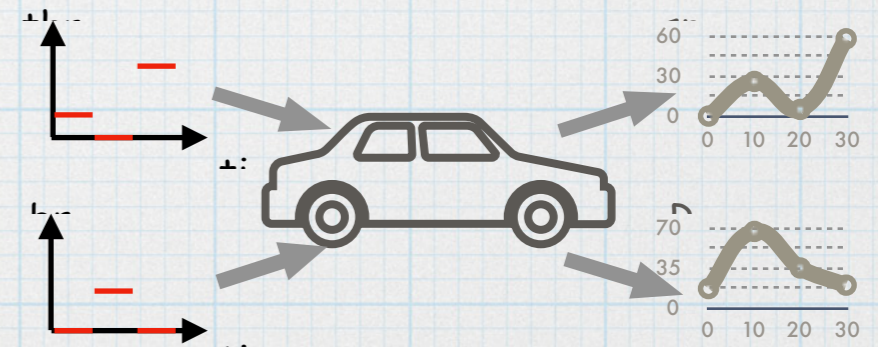
* 例 :

- * Simulink モデルと時相論理式仕様に対するサーチベーステスト, 反例生成

[Zhang, Ernst, Sedwards, Arcaini & Hasuo, EMSOFT'18]

- * 確率的最適化による
ブラックボックスアプローチ

- * Cf. S-TaLiRo, BREACH, ...



$$\square_{[0,30]} (speed < 120)$$

制御理論・形式手法のソフトウェア工学的応用

* 困難

- * スケーラビリティ
- * システムの「定義」（= ホワイトボックス・モデル）が必要
 - * 実システムではむずかしい（自動車部品, NNなど）
- * 産業応用における証明の意義。「労力の割にありがたがられない」
 - * 環境への仮定に依存 → 仮定の正しさをどう担保する？

制御理論・形式手法のソフトウェア工学的応用

* 困難

- * スケーラビリティ
- * システムの「定義」（=ホワイトボックス・モデル）が必要
 - * 実システムではむずかしい（自動車部品, NNなど）
- * 産業応用における証明の意義。「**労力の割にありがたがられない**」
 - * 環境への仮定に依存 → 仮定の正しさをどう担保する？
- * → 現行の**帰納的品質保証手段**（=テスト）のサポートに注力
 - * ソフトウェア工学の考え方。テスト, 実行時検証
 - * 形式手法の**演繹的推論**が決定的に有効
（サーチベーステストのスコア定義, テスト空間の削減, …）
 - * テストの有効性の数学的議論 → 品質保証の業界標準, 国際規格, …

制御理論・形式手法のソフトウェア工学的応用

* 困難

- * スケーラビリティ
- * システムの「定義」（= ホワイトボックス・モデル）が必要
 - * 実システムではむずかしい（自動車部品, NNなど）
- * 産業応用における証明の意義。「**労力の割にありがたがられない**」
 - * 環境への仮定に依存 → 仮定の正しさをどう担保する？
- * → 現行の**帰納的品質保証手段**（= テスト）のサポートに注力
 - * ソフトウェア工学の考え方。テスト, 実行時検証
 - * 形式手法の**演繹的推論**が決定的に有効
（サーチベーステストのスコア定義, テスト空間の削減, …）
 - * テストの有効性の数学的議論 → 品質保証の業界標準, 国際規格, …

「〇〇の範囲にバグはない」ことを証明
→ 〇〇の範囲をテストする必要はない

制御理論・形式手法のソフトウェア工学的応用

* 困難

- * スケーラビリティ
- * システムの「定義」（=ホワイトボックス・モデル）が必要
 - * 実システムではむずかしい（自動車部品, NNなど）
- * 産業応用における証明の意義。「**労力の割にありがたがられない**」
 - * 環境への仮定に依存 → 仮定の正しさをどう担保する？
- * → 現行の**帰納的品質保証手段**（=テスト）のサポートに注力
 - * ソフトウェア工学の考え方。テスト, 実行時検証
 - * 形式手法の**演繹的推論**が決定的に有効
（サーチベーステストのスコア定義, テスト空間の削減, ...）
 - * テストの有効性の数学的議論 → 品質保証の業界標準, 国際規格, ...

「〇〇の範囲にバグはない」ことを証明
→ 〇〇の範囲をテストする必要はない

「何をチェックすれば十分と認められるのか」
の工学的見極め

Outline

* 制御理論 vs 形式手法・ソフトウェア科学

* 数学的相似・相互乗り入れ

* 例1（相似）：確率的プログラムのマルチンゲールによる解析

[Chakarov & Sankaranarayanan, CAV'13] [Takisaka, Oyabu, Urabe & Hasuo, ATVA'18]

* 例2（乗り入れ）：近似双模倣による離散化

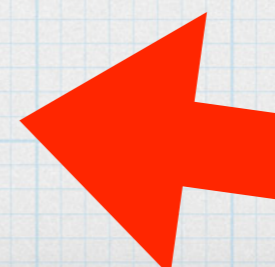
[Girard & Pappas, IEEE TAC '07] [Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]

* 実システム応用に向けて

* 機械学習・AIとの協働

* ソフトウェア工学，現実的解決

* ERATO MMSD プロジェクトの取り組み





プロジェクト紹介

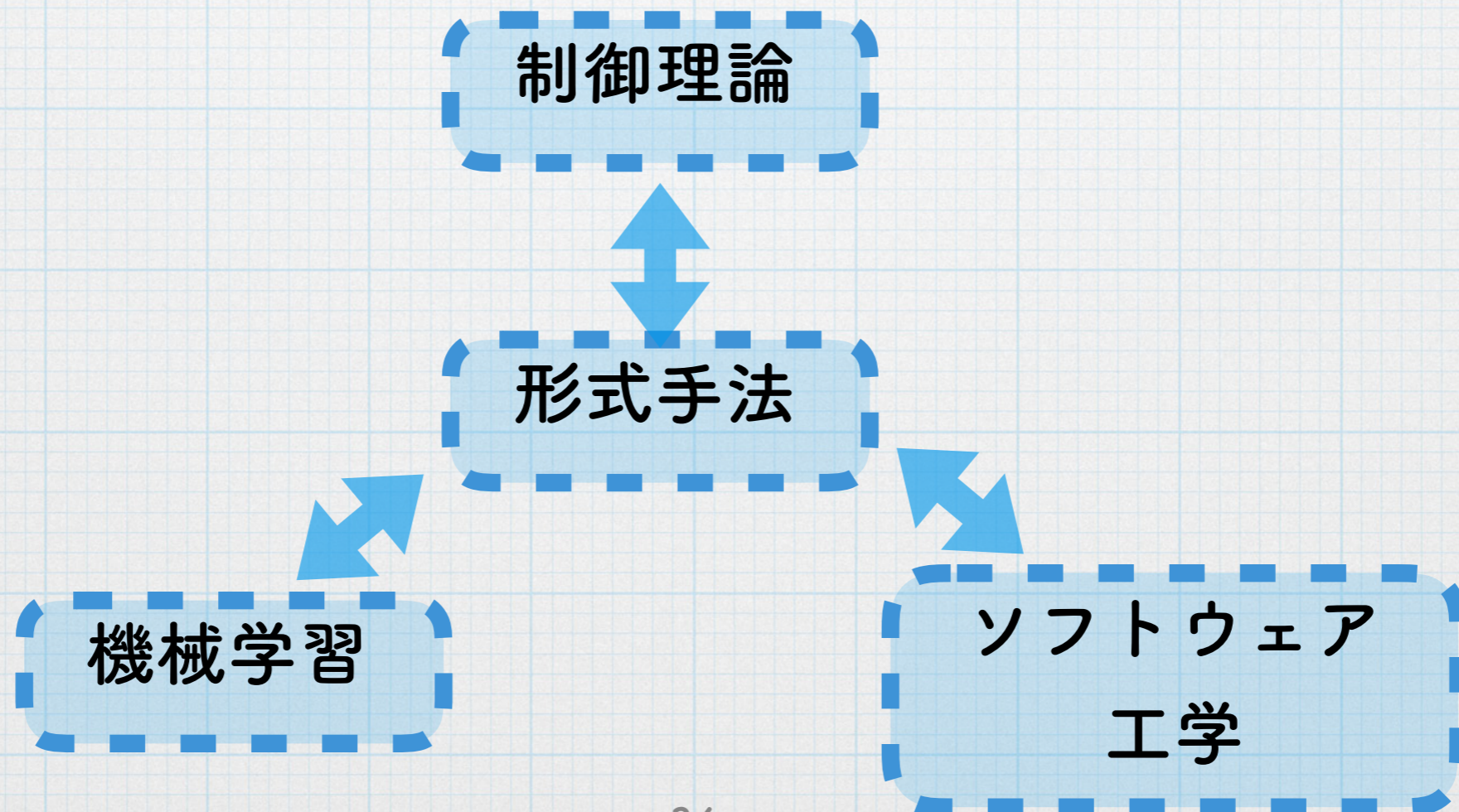
- * プロジェクト目標：工業製品の設計サポート
 - * 形式手法をソフトウェアから物理情報システムへ
 - * 工業製品の品質保証をサポート，省力化
- * Challenge: 関連分野の多様性
 - * 計算機科学，制御理論，ソフトウェア工学，機械学習，etc.
- * 方法論：圏論・代数学的メタ理論による統合
- * > 10 名の特任教員・研究員を含む 50 名体制で理論研究を推進.
- * 国内製造業企業（自動車関連），U Waterloo 自動運転プロジェクトと協働，社会応用
- * 特任教員・特任研究員募集中（-2022）. <https://group-mmm.org/eratommsd/openpositions/>

私達の取り組み：3つの柱

- * 連続量を扱う形式手法：
- * 統計的機械学習と協働する形式手法
- * 演繹的手法のソフトウェア工学的応用

私達の取り組み：3つの柱

- * 連続量を扱う形式手法：
- * 統計的機械学習と協働する形式手法
- * 演繹的手法のソフトウェア工学的応用

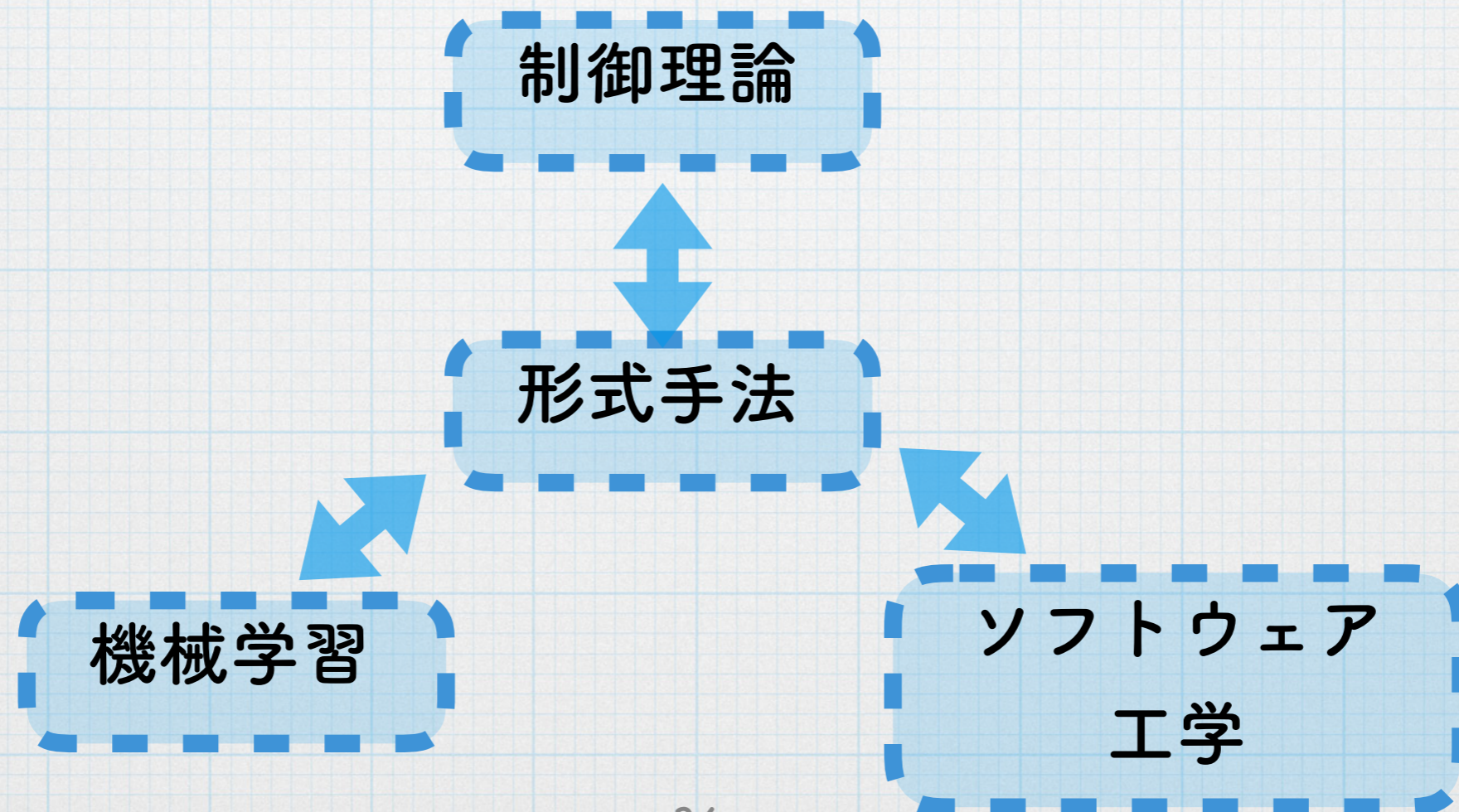


私達の取り組み：3つの柱

- * 連続量を扱う形式手法：
- * 統計的機械学習と協働する形式手法
- * 演繹的手法のソフトウェア工学的応用

制御理論との協働。

潮俊光（阪大），岸田昌子（NII），
脇隼人（九大）

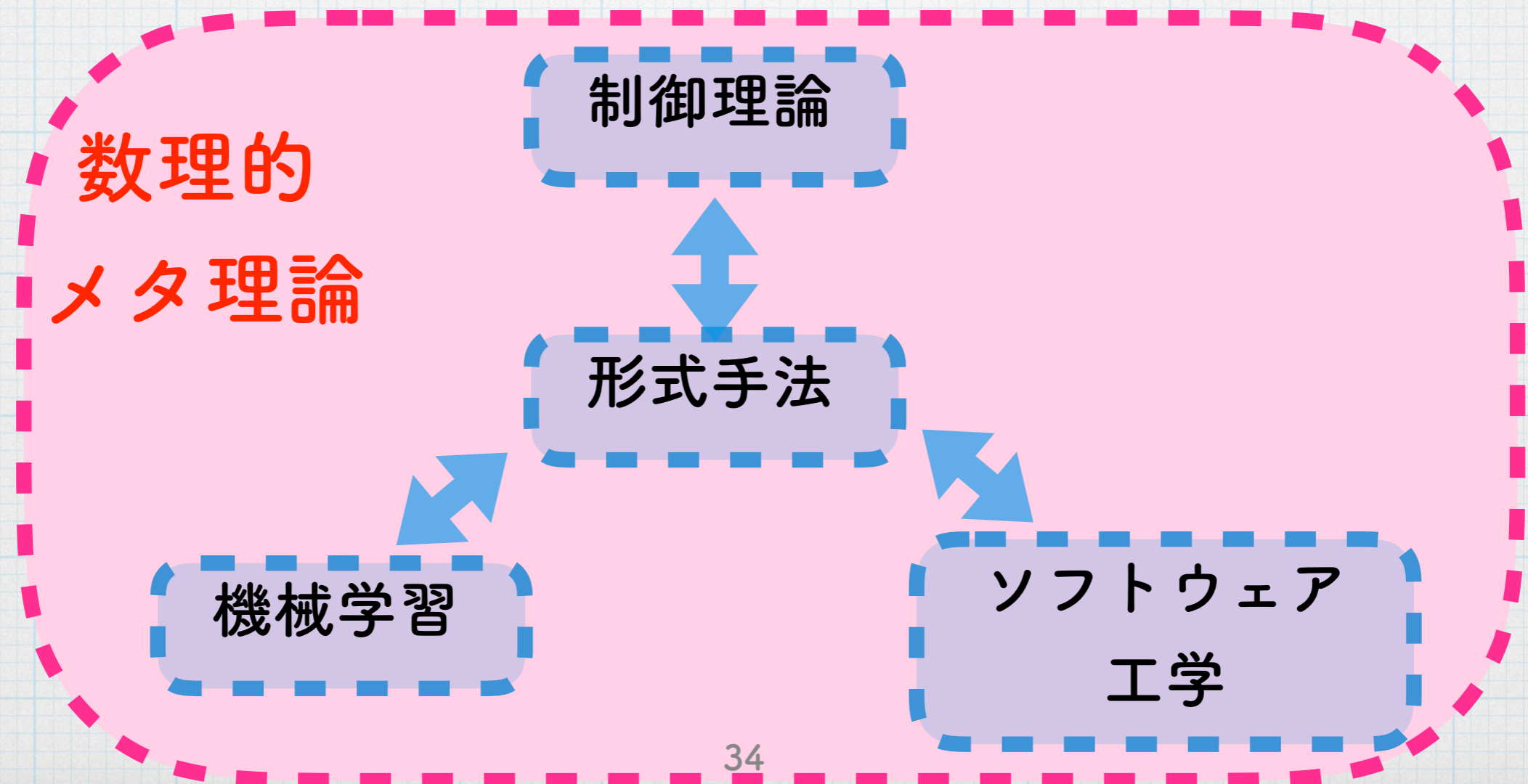


私達の取り組み：3つの柱

- * 連続量を扱う形式手法：
- * 統計的機械学習と協働する形式手法
- * 演繹的手法のソフトウェア工学的応用

制御理論との協働。

潮俊光（阪大），岸田昌子（NII），
脇隼人（九大）



ERATO 蓮尾メタ数理システムデザインプロジェクト ERATO Metamathematics for Systems Design Project

国立情報学研究所 & 科学技術振興機構

National Institute of Informatics & Japan Science and Technology Agency



ERATO 蓮尾メタ数理システムデザインプロジェクト
ERATO Metamathematics for Systems Design Project

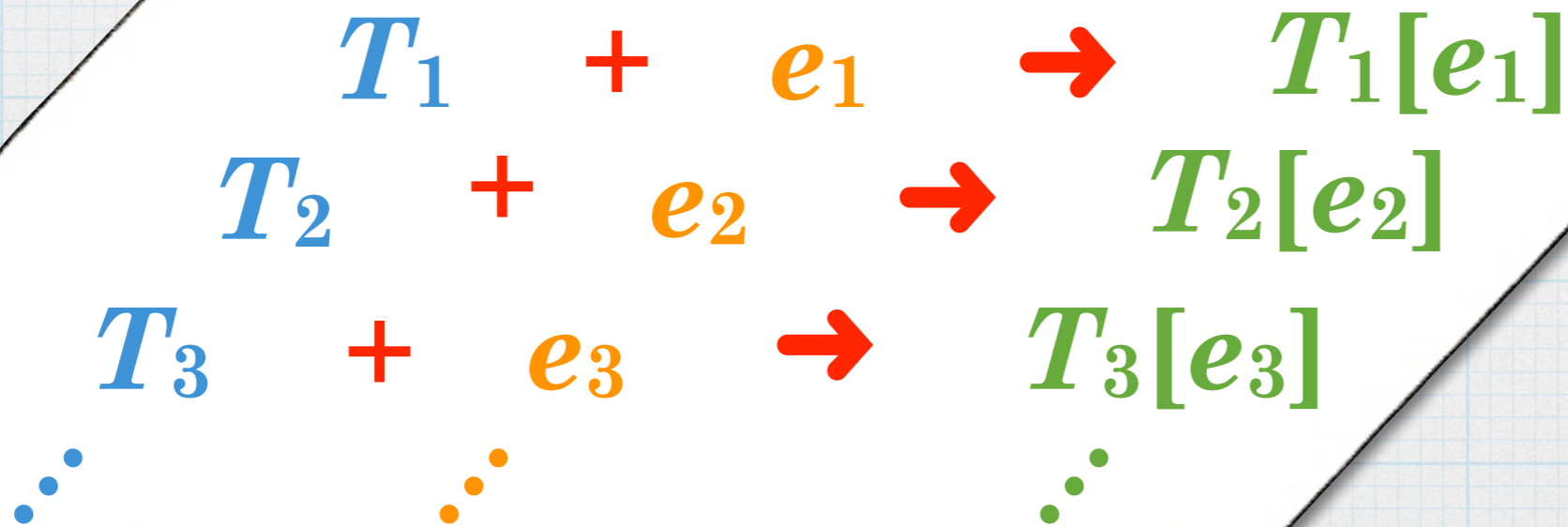
国立情報学研究所 & 科学技術振興機構

National Institute of Informatics & Japan Science and Technology Agency



独自の方法論：

メタ理論による移転



ソフトウェアの
ための形式手法

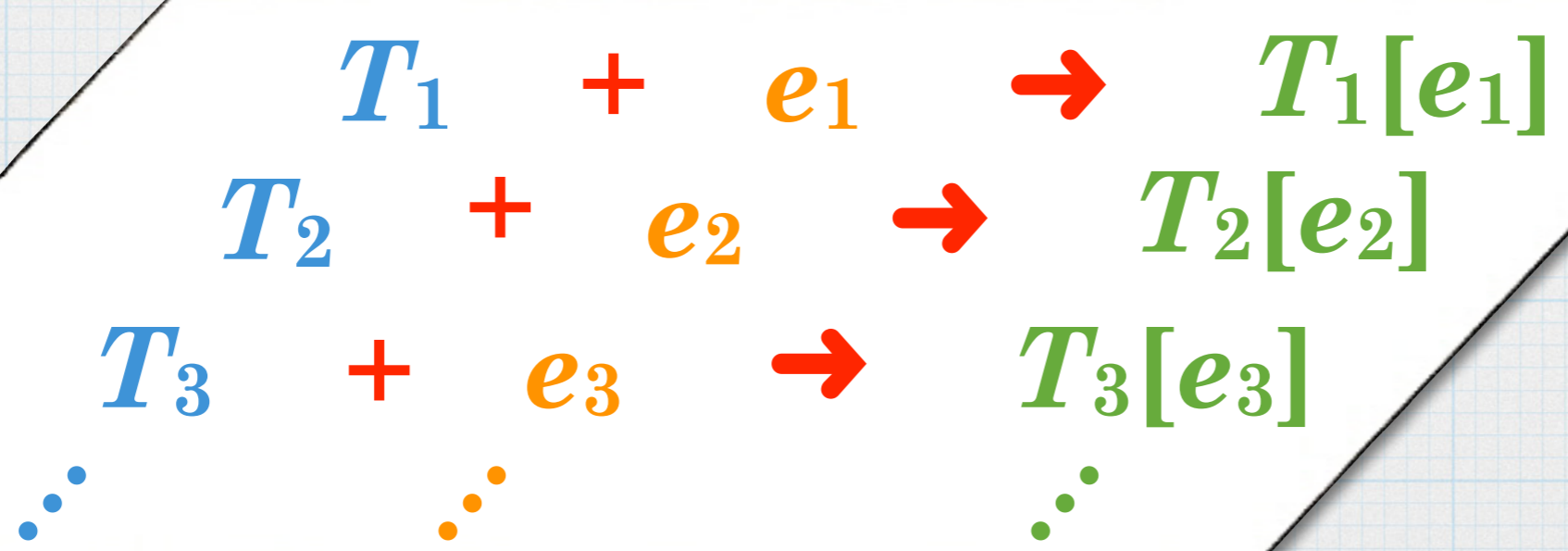
新たな関心事
連続量, 不確かさ, ...

物理情報システム
のための形式手法



独自の方法論： メタ理論による移転

メタ理論家



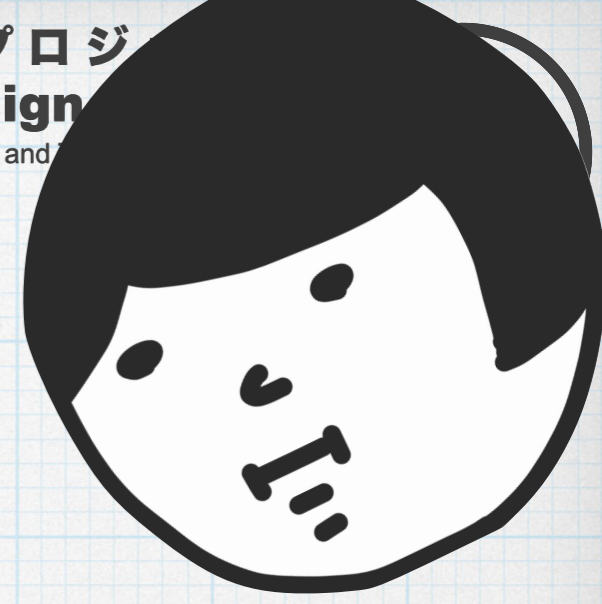
ソフトウェアの
ための形式手法

新たな関心事
連続量, 不確かさ, ...

物理情報システム
のための形式手法

独自の方法論： メタ理論による移転

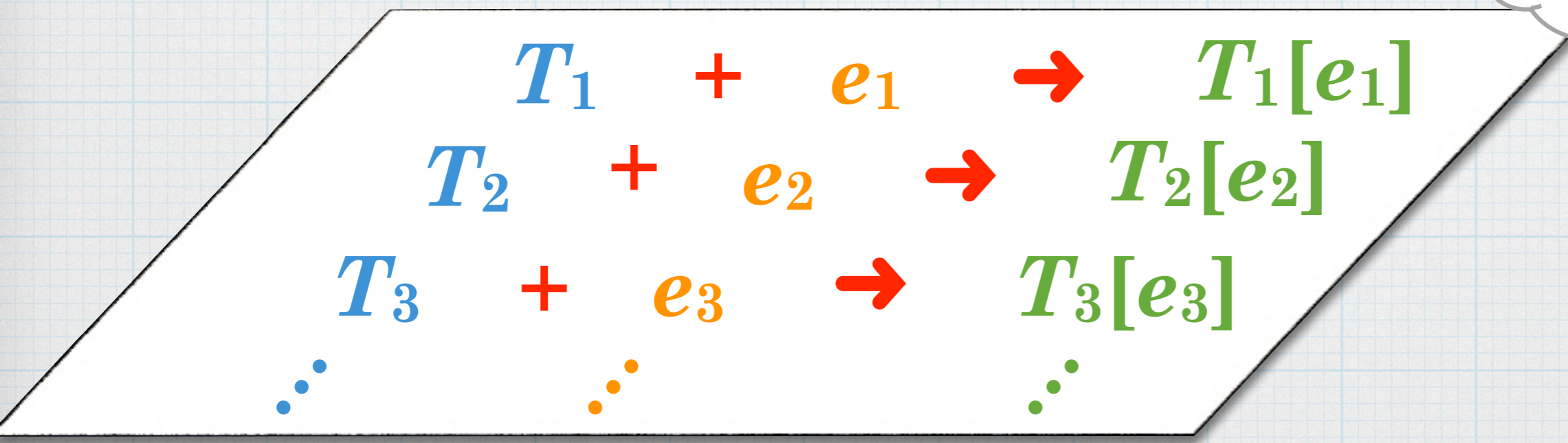
理論拡張のプロセス
自体を理論的に解析



メタ理論家



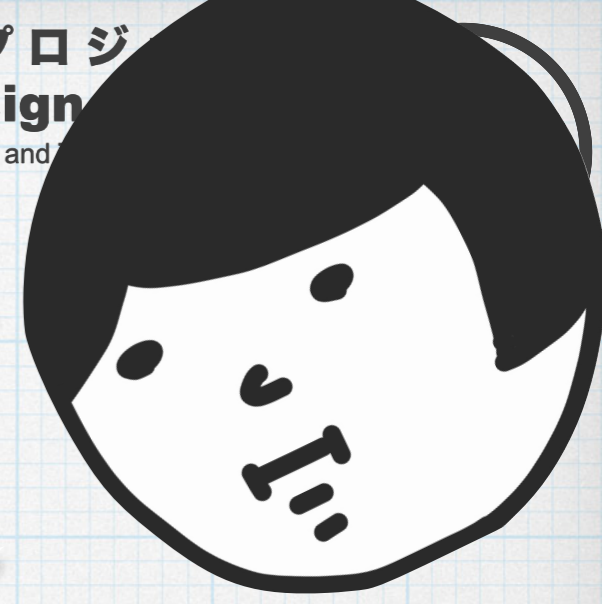
論理学,
代数学, 圏論,
...



ソフトウェアの
ための形式手法

新たな関心事
連続量, 不確かさ, ...

物理情報システム
のための形式手法

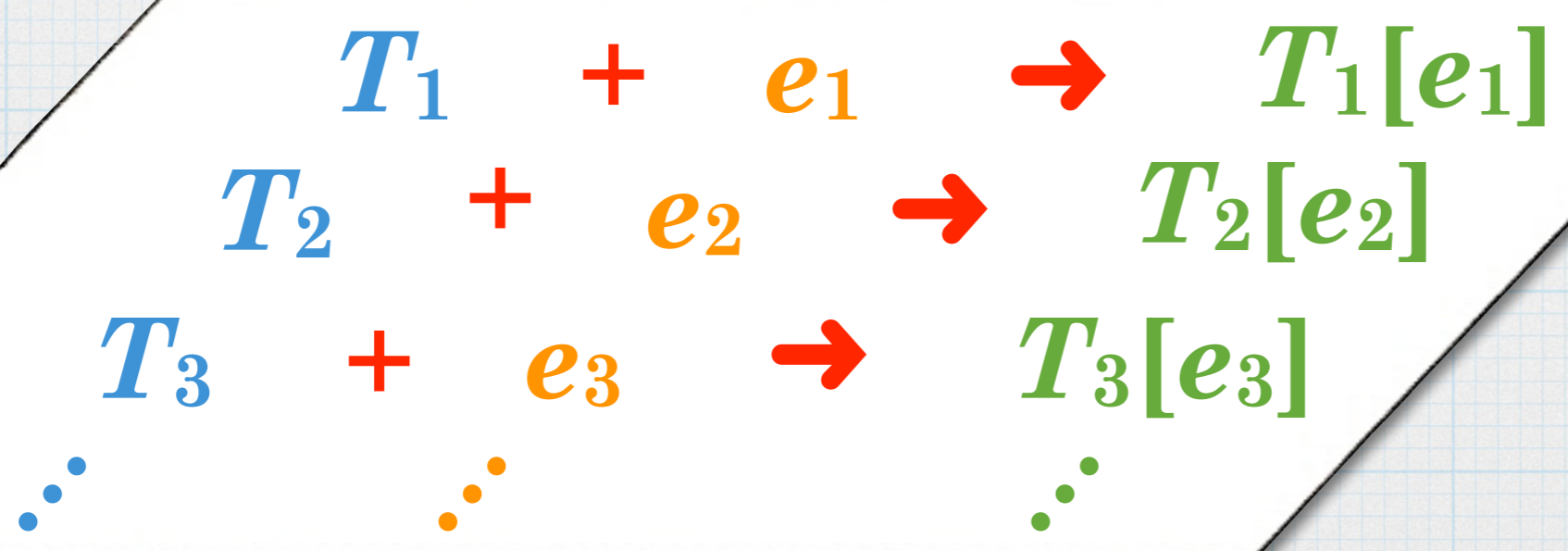
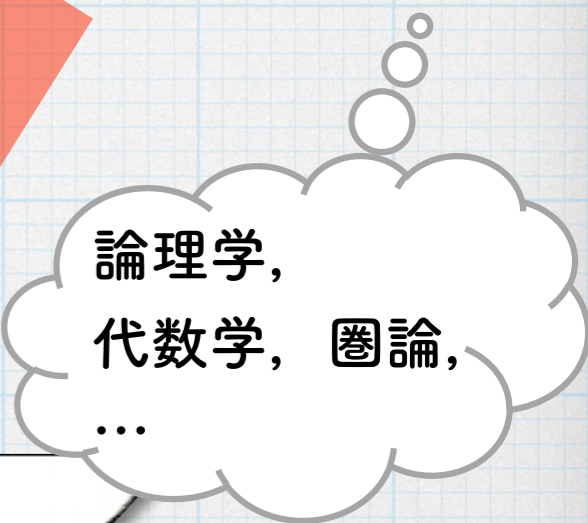


独自の方法論： メタ理論による移転

理論拡張のプロセス
自体を理論的に解析

... $T + e \rightarrow T[e]$
の包括的な一般論を構築
(さまざまな T と e に一挙に適用可能)

メタ理論家



ソフトウェアの
ための形式手法

新たな関心事
連続量, 不確かさ, ...

物理情報システム
のための形式手法


Existing Technique

T_1



Abstract Technique
 $T[\]$

Identify
"mathematical
essense"



Existing Technique
 T_1



Abstract Technique

$T[\]$

Identify
"mathematical
essense"

Choose
parameter e_1

Existing Technique

$$T_1 = T[e_1]$$



Abstract Technique

$T[\]$

Identify
"mathematical
essense"

Choose
parameter e_1

Choose
parameter e_2

Existing Technique

$T_1 = T[e_1]$

Novel Technique

$T[e_2]$

論理学,
 代数学, 圏論,
 ...



Abstract Technique
 $T[_]$

$$A ::= \text{true} \mid \text{false} \mid A_1 \wedge A_2 \mid \neg A \mid a_1 < a_2 \mid \forall x \in *N. A \mid \forall x \in *R. A$$

$$\begin{array}{ccc} FX \xrightarrow{Fbeh_c} FZ & & FX \xrightarrow{Ff} FY \\ c \uparrow & \uparrow \text{final} & c \uparrow \quad \exists \quad \uparrow d \\ X \xrightarrow{\quad} Z & & X \xrightarrow{f} Y \\ \text{system behavior} & & \text{simulation} \end{array}$$

Identify
 "mathematical
 essence"

Choose
 parameter e_1

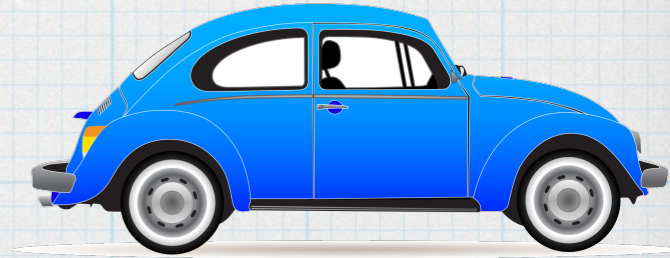
Choose
 parameter e_2

Existing Technique
 $T_1 = T[e_1]$

Novel Technique
 $T[e_2]$

```

    'replace_interests' => false,
    'send_welcome' => false,
  })
  @.error('error', $result) {
    $result = array ('response'=>'error', 'message'=>...)
  }
  $result = array ('response'=>'success');
  @.message($arrResult);
  
```



論理学,
 代数学, 圏論,
 ...



Abstract Technique
 $T[\]$

$$A ::= \text{true} \mid \text{false} \mid A_1 \wedge A_2 \mid \neg A \mid a_1 < a_2 \mid \forall x \in {}^*\mathbb{N}. A \mid \forall x \in {}^*\mathbb{R}. A$$

$F X \xrightarrow{F \text{beh}_c} F Z$	$F X \xrightarrow{F f} F Y$
$c \uparrow$	$c \uparrow \quad \exists \quad \uparrow d$
$X \xrightarrow{\text{beh}_c} Z$	$X \xrightarrow{f} Y$
system behavior	simulation

Identify
 "mathematical
 essence"



Choose
 parameter e_1



Choose
 parameter e_2

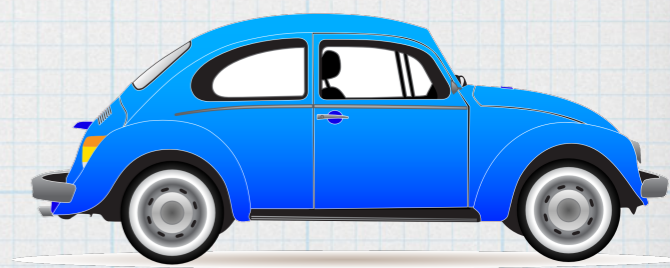
Existing Technique
 $T_1 = T[e_1]$

Novel Technique
 $T[e_2]$

```

    'replace_interests' => false,
    'send_welcome' => false,
  })
  @error('error', @result) {
    @result = array ('response'=>'error', 'message'
  )
  @result = array ('response'=>'success');
  @result(@result);
  
```

- * 物理情報システムの多様な応用に即応
- * 産業界（製造業）のニーズに根ざした理論展開
- * 現代数学の抽象性から生まれる応用



まとめ

- * 制御理論 vs 形式手法・ソフトウェア科学
- * 数学的相似・相互乗り入れ
 - * 例1（相似）：確率的プログラムのマルチンゲールによる解析
[Chakarov & Sankaranarayanan, CAV'13] [Takisaka, Oyabu, Urabe & Hasuo, ATVA'18]
 - * 例2（乗り入れ）：近似双模倣による離散化
[Girard & Pappas, IEEE TAC '07] [Kido, Sedwards & Hasuo, IFAC ADHS '18]
- * 実システム応用に向けて
 - * 機械学習・AIとの協働
 - * ソフトウェア工学，現実的解決
- * ERATO MMSD プロジェクトの取り組み