

## スマートホーム IoT における ユーザ行動の学習に基づく異常検知手法

山内 雅明<sup>1</sup>, 大下 裕<sup>-1</sup>, 村田 正幸<sup>1</sup>, 上田 健介<sup>2</sup>, 加藤 嘉明<sup>3</sup>

<sup>1</sup>大阪大学 大学院情報科学研究科  
<sup>2</sup>三菱電機株式会社 先端技術総合研究所  
<sup>3</sup>三菱電機株式会社 情報技術総合研究所



大阪大学  
OSAKA UNIVERSITY

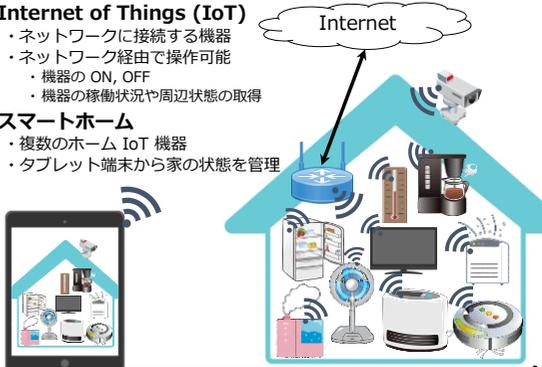


Mitsubishi Electric Cybersecurity  
Research Alliance Laboratories  
三菱電機サイバーセキュリティ協働研究所

2017/12/142017年12月 IN 研究会

## IoT, スマートホーム

- Internet of Things (IoT)**
  - ネットワークに接続する機器
  - ネットワーク経由で操作可能
    - 機器の ON, OFF
    - 機器稼働状況や周辺状態の取得
- スマートホーム**
  - 複数のホーム IoT 機器
  - タブレット端末から家の状態を管理



2017/12/142017年12月 IN 研究会

## IoT 機器の不正操作

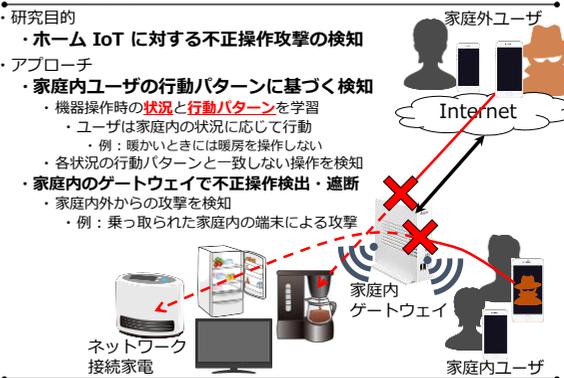
- 第三者による操作トラヒックの送信**
  - 機器の不正操作には重大な危険性
    - 例：ヒータの不正操作による火傷・火災
- パターンマッチングによる検知が困難**
  - 正常な操作に用いるプロトコルに従って不正操作



2017/12/142017年12月 IN 研究会

## 研究目的とアプローチ

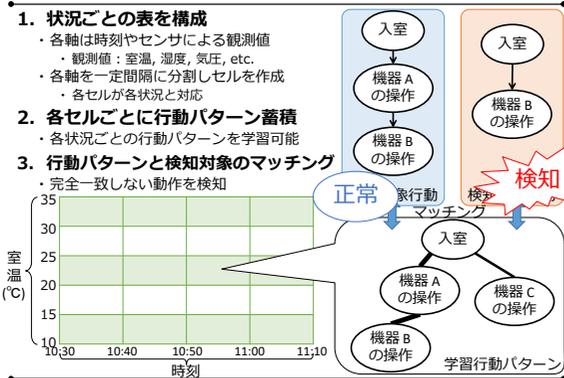
- 研究目的**
  - ホーム IoT に対する不正操作攻撃の検知
- アプローチ**
  - 家庭内ユーザの行動パターンに基づく検知
    - 機器操作時の**状況**と**行動パターン**を学習
      - ユーザは家庭内の状況に応じて行動
        - 例：暖かいときには暖房を操作しない
      - 各状況の行動パターンと一致しない操作を検知
    - 家庭内のゲートウェイで不正操作検出・遮断
      - 家庭内外からの攻撃を検知
        - 例：乗っ取られた家庭内の端末による攻撃



2017/12/142017年12月 IN 研究会

## 状況ごとの行動パターンの学習と検知

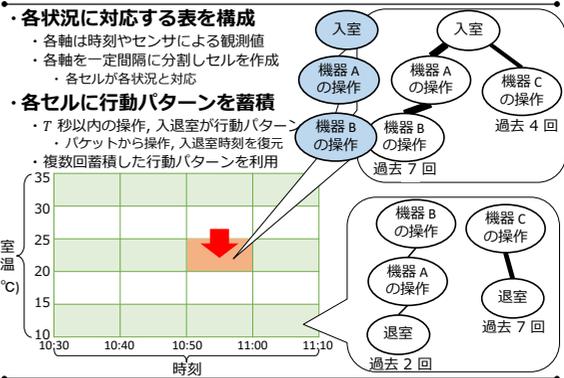
- 状況ごとの表を構成**
  - 各軸は時刻やセンサによる観測値
    - 観測値：室温、湿度、気圧, etc.
  - 各軸を一定間隔に分割しセルを作成
    - 各セルが各状況と対応
- 各セルごとに行動パターン蓄積**
  - 各状況ごとの行動パターンを学習可能
- 行動パターンと検知対象のマッチング**
  - 完全一致しない動作を検知



2017/12/142017年12月 IN 研究会

## 状況ごとの行動パターンの学習

- 各状況に対応する表を構成**
  - 各軸は時刻やセンサによる観測値
  - 各軸を一定間隔に分割しセルを作成
    - 各セルが各状況と対応
- 各セルに行動パターンを蓄積**
  - T 秒以内の操作、入退室が行動パターン
    - パケットから操作、入退室時刻を復元
    - 複数回蓄積した行動パターンを利用



2017/12/142017年12月 IN 研究会

### 学習の問題点 - small and mixed data

- スモールデータの学習**
  - 機械学習を用いるにはデータ数が不足
    - データ：機器の操作、ユーザーの入退室
    - データが存在しない領域
    - 蓄積データ数が少ない領域
  - 少ないデータ数でも学習できる工夫が必要
- 他のユーザの行動が混在**
  - 家庭内には複数のユーザ
  - 他のユーザの操作を取り除く必要

Case : 10 data

No data	No data	No data	No data
No data	No data	No data	○
No data	○○	○○	No data
No data	No data	No data	No data
No data	No data	No data	○○

機器 B の操作

機器 A の操作

退室

2018/1/2 2017年12月 IN 研究会 7

### スモールデータの学習手法

- 問題点
  - スモールデータの学習
- 解決策
  - 学習対象領域の拡大**
    - 操作発生時の軸  $i$  の値  $x_i$  に対して  $x_i - \alpha_i$  から  $x_i + \alpha_i$  のセルに学習
    - 類似した状況でも同じ操作が行われる可能性
    - 例：18 時の機器操作は 17 時や 19 時にも発生

学習対象領域

2017/12/14 2017年12月 IN 研究会 8

### 他ユーザの行動が混在する状況での学習手法

- 問題点
  - 他のユーザの行動がノイズとして混在
- 解決策
  - ノイズを除去した系列も学習
    - ノイズ：ある行動パターンに混入した別ユーザの操作、入退室
  - 複数回行われた行動パターンのみ採用
    - 正しい行動パターンは複数回蓄積

全ての学習対象域に蓄積

バケットから復元した系列

同時に学習する系列  
 B → C, A → C, A → B, B → C

ノイズと想定して除去した操作  
 A → B, C → C, B → C, A → C, A → B

2017/12/14 2017年12月 IN 研究会 9

### 不正操作バケットの検知

- 蓄積された行動パターンとのマッチング
  - $n_d$  回以上蓄積された行動パターンのみ
  - $d$  : 木の深さ ( $d = 1, 2, 3, \dots$ )
  - 木の長さに応じた閾値
  - 完全一致が 1 組もなければ検知
- 判断対象の操作を含む系列もノイズを考慮
  - 検知対象操作を含む系列を全て考慮

学習した行動パターン

2017/12/14 2017年12月 IN 研究会 10

### 不正操作バケットの検知

- 蓄積された行動パターンとのマッチング
  - $n_d$  回以上蓄積された行動パターンのみ
  - $d$  : 木の深さ ( $d = 1, 2, 3, \dots$ )
  - 木の長さに応じた閾値
  - 完全一致が 1 組もなければ検知
- 判断対象の操作を含む系列もノイズを考慮
  - 検知対象操作を含む系列を全て考慮

発生した当該操作 (A) に関する系列

2017/12/14 2017年12月 IN 研究会 11

### 不正操作バケットの検知

- 蓄積された行動パターンとのマッチング
  - $n_d$  回以上蓄積された行動パターンのみ
  - $d$  : 木の深さ ( $d = 1, 2, 3, \dots$ )
  - 木の長さに応じた閾値
  - 完全一致が 1 組もなければ検知
- 判断対象の操作を含む系列もノイズを考慮
  - 検知対象操作を含む系列を全て考慮

検知

2017/12/14 2017年12月 IN 研究会 12

