

# TIER IV ACADEMY

## 自動運転システム構築塾

Day1 自動運転システム実践解説

自動運転システムの環境認識技術



# 目次

## 第1章：物体検出

1. Detection
2. Ranging
3. Tracking
4. Reprojection

## 第2章：信号機の色認識

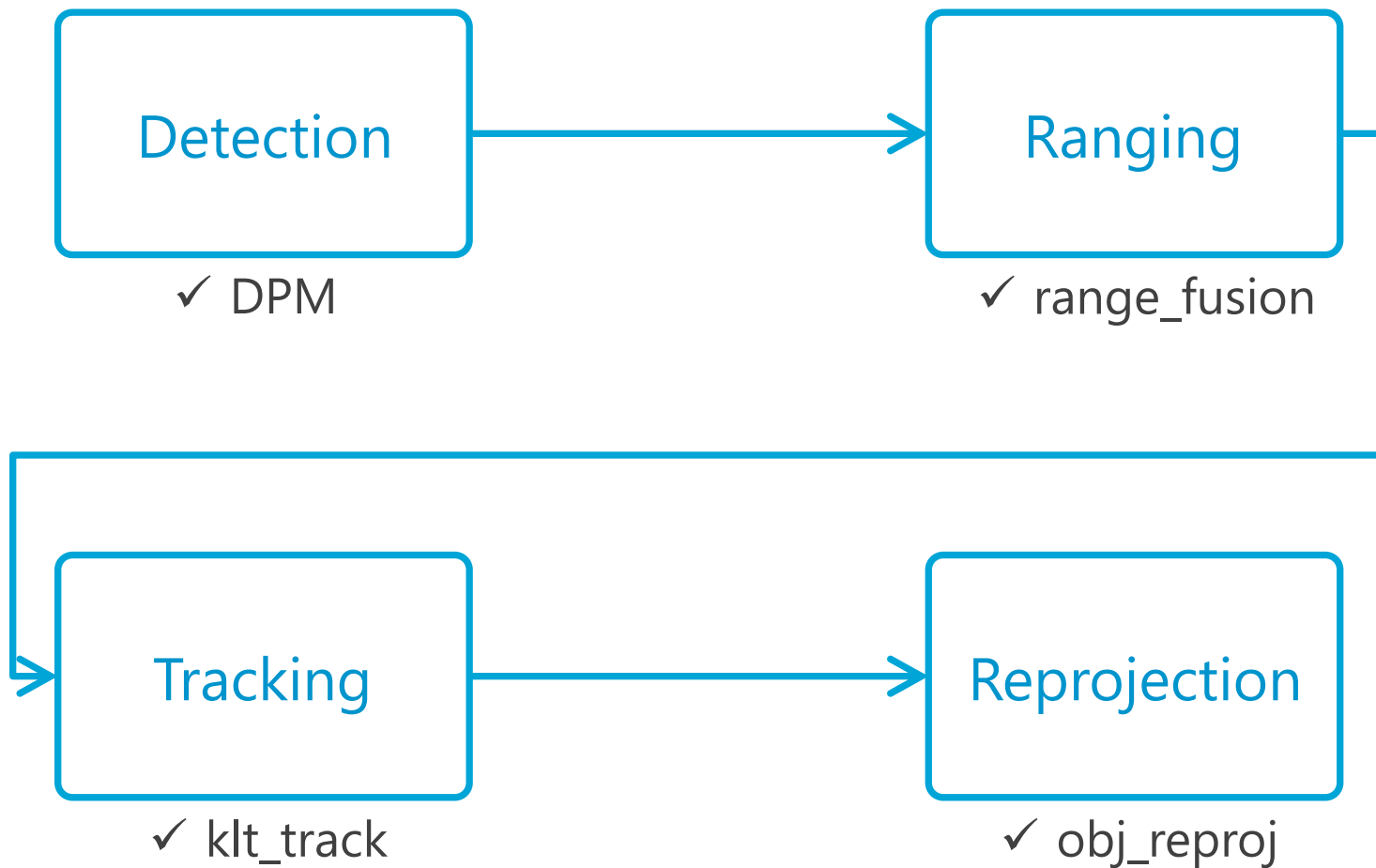
## 第3章：まとめ

自動運転システムの環境認識技術

## 第1章：物体検出

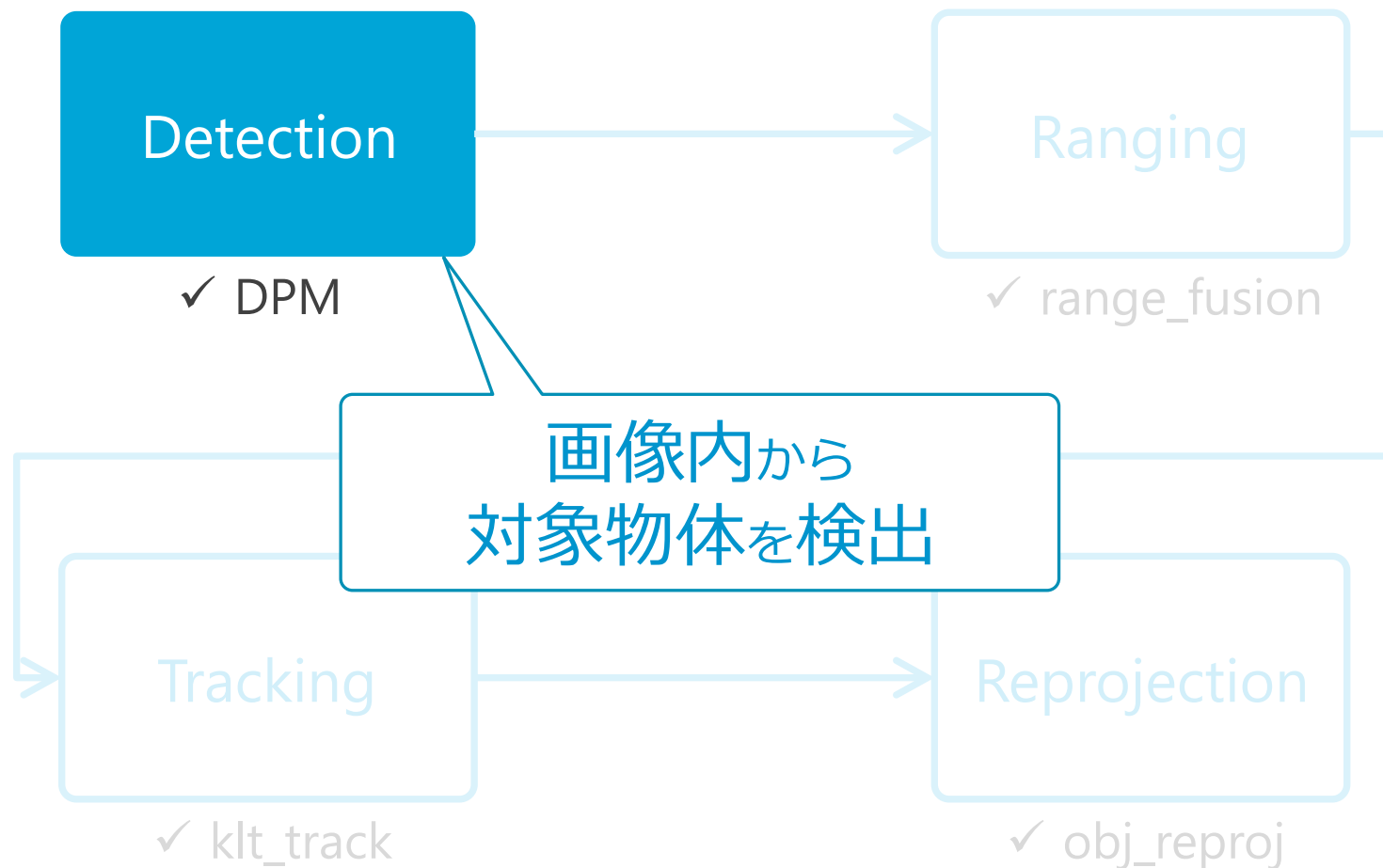
### 1. Detection

# Autowareにおける物体検出の流れ

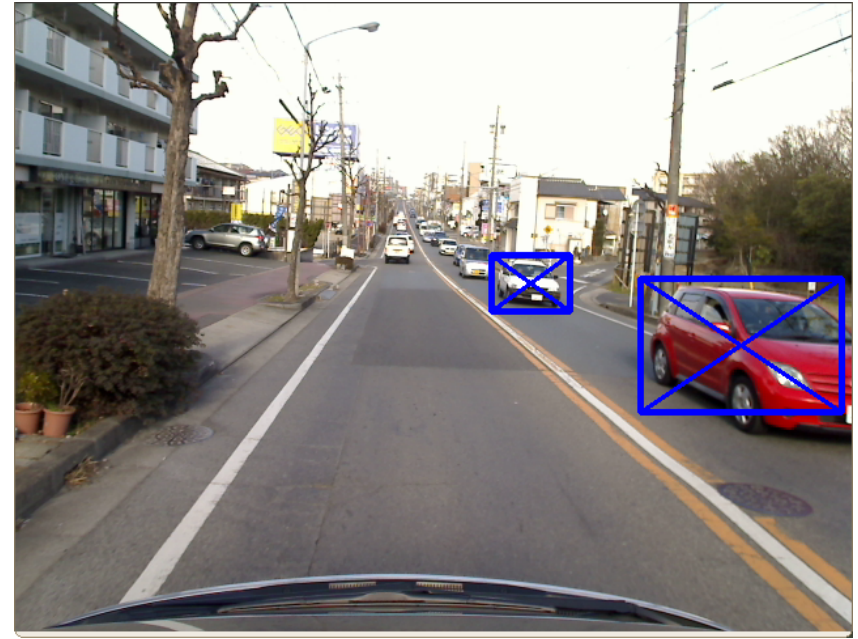




# Autowareにおける物体検出の流れ



# Deformable Part Model



## Deformable Part Model (DPM)

→ 画像中から対象物体を検出するアルゴリズム

P. Felzenszwalb, D. McAllester, and D. Ramanan

"A Discriminatively Trained, Multiscale, Deformable Part Model"

*IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition, 2008*

## DPMを用いた物体検出の流れ (1/4)

入力画像を複数のスケールでリサイズ

→ これにより 画像中に存在する **様々な大きさの物体を検出可能** に

Input image



Resized image pyramid



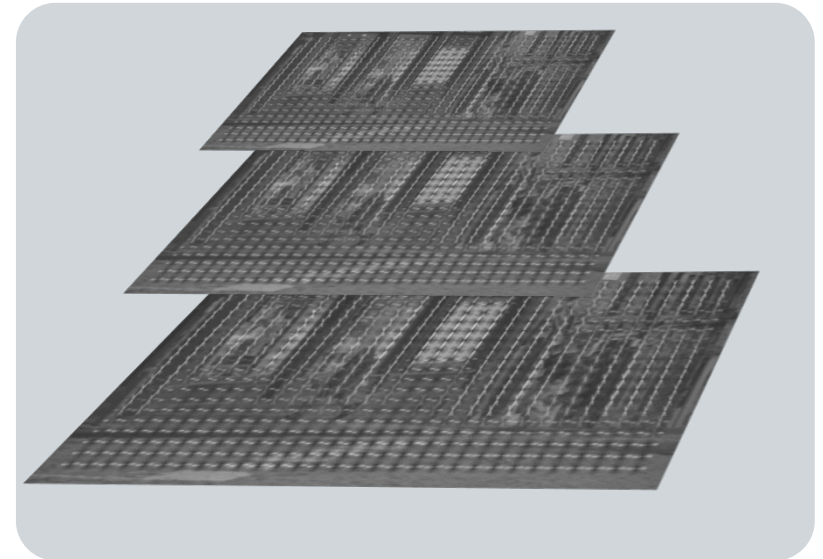
## DPMを用いた物体検出の流れ (2/4)

リサイズした各画像を **HOG 特徴量画像** に変換

Resized image pyramid



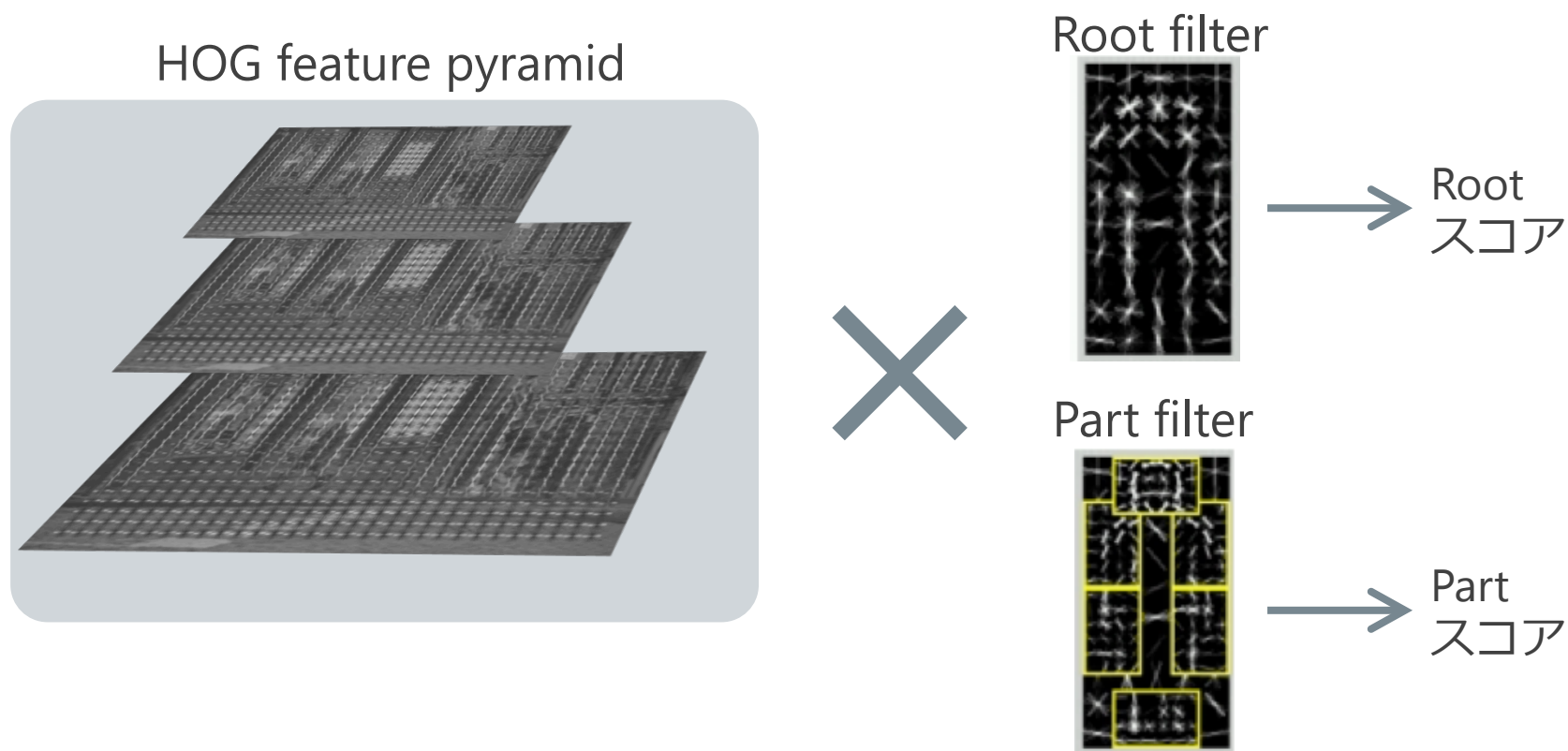
HOG feature pyramid



## DPMを用いた物体検出の流れ (3/4)

各HOG特徴量画像に対して 以下2つのフィルタを適用してスコアを算出

- Root filter : 検出対象が全体的にどのような形状をしているかを表現
- Part filter : 検出対象のパーツ（人であれば顔、腕、足など）形状を表現



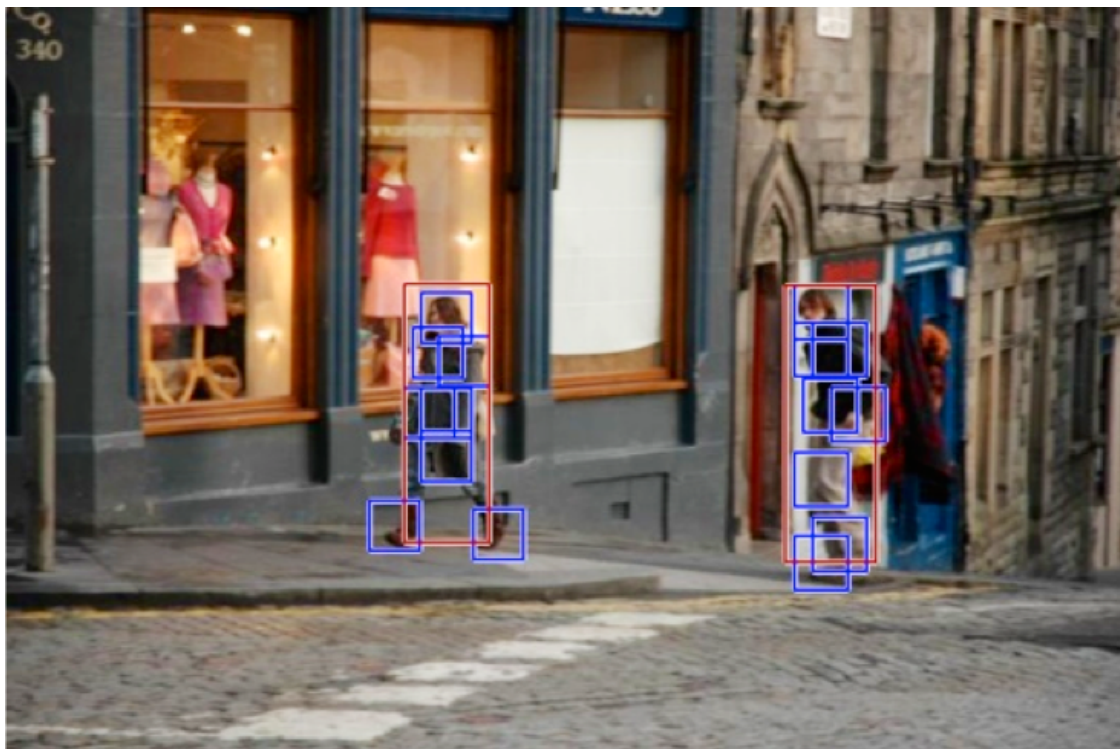


## DPMを用いた物体検出の流れ (4/4)

Root 及び Part スコアを **各々の位置関係を考慮** しながら足し合わせ  
最終的なコストを算出



最終コストを**閾値処理**して  
最終的な検出結果を得る



Detection result

# DPMを用いた物体検出の特徴

## DPMの長所

- ✓同じカテゴリの対象を柔軟に検出可能
- ✓側方、前背面から撮影した場合でも検出可能
- ✓各種対象に対して高い検出率

## DPMの短所

- ✓計算コストが大きく、処理速度が遅い  
例：VGA（640 x 480pix）サイズを処理するのに約 1.5 [sec/枚]



Autowareでは **Graphics Processing Unit (GPU)** を用いて  
実行時間を高速化したDPMも利用可能



自動運転システムの環境認識技術

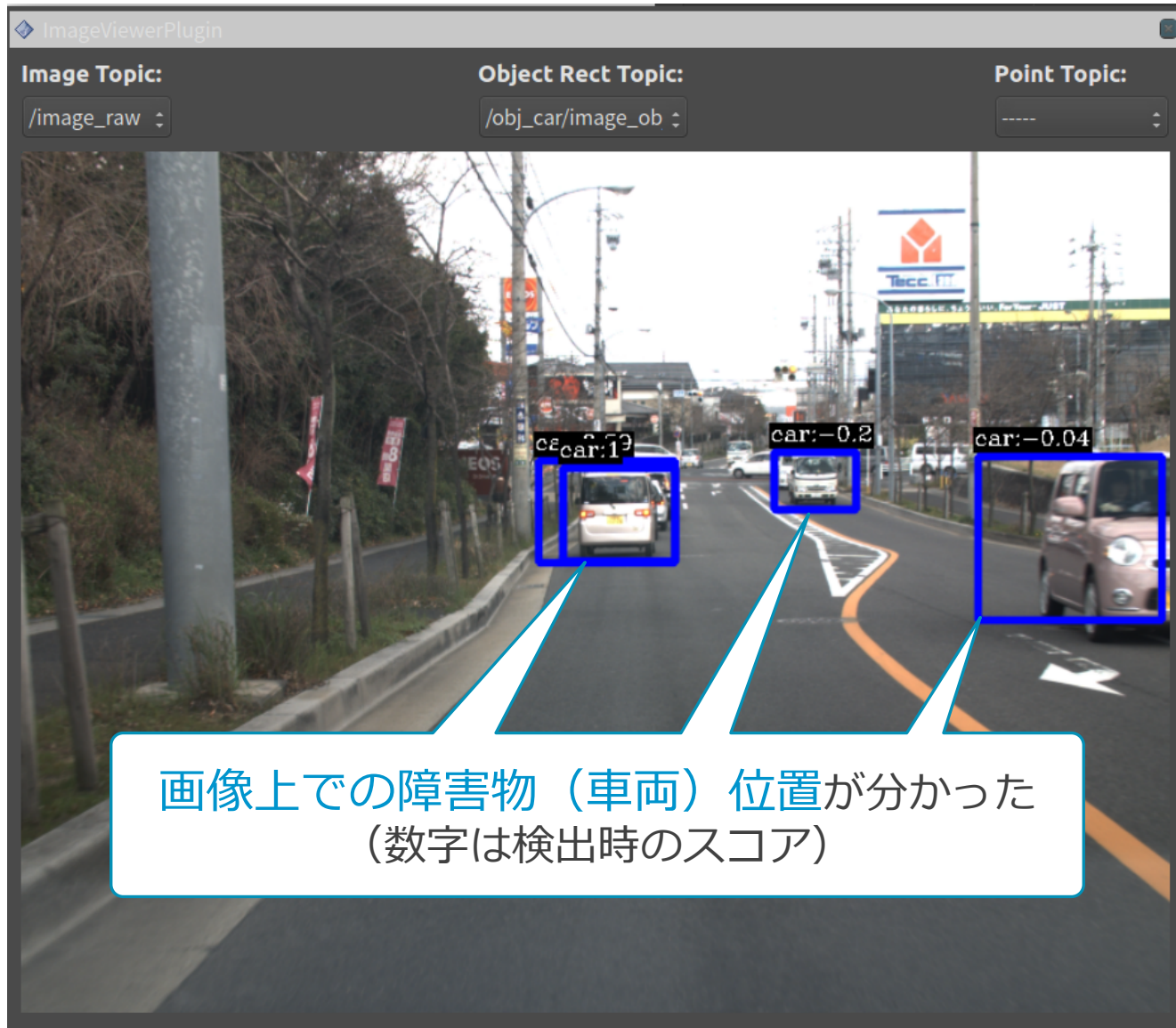
## 第1章：物体検出

### 2. Ranging



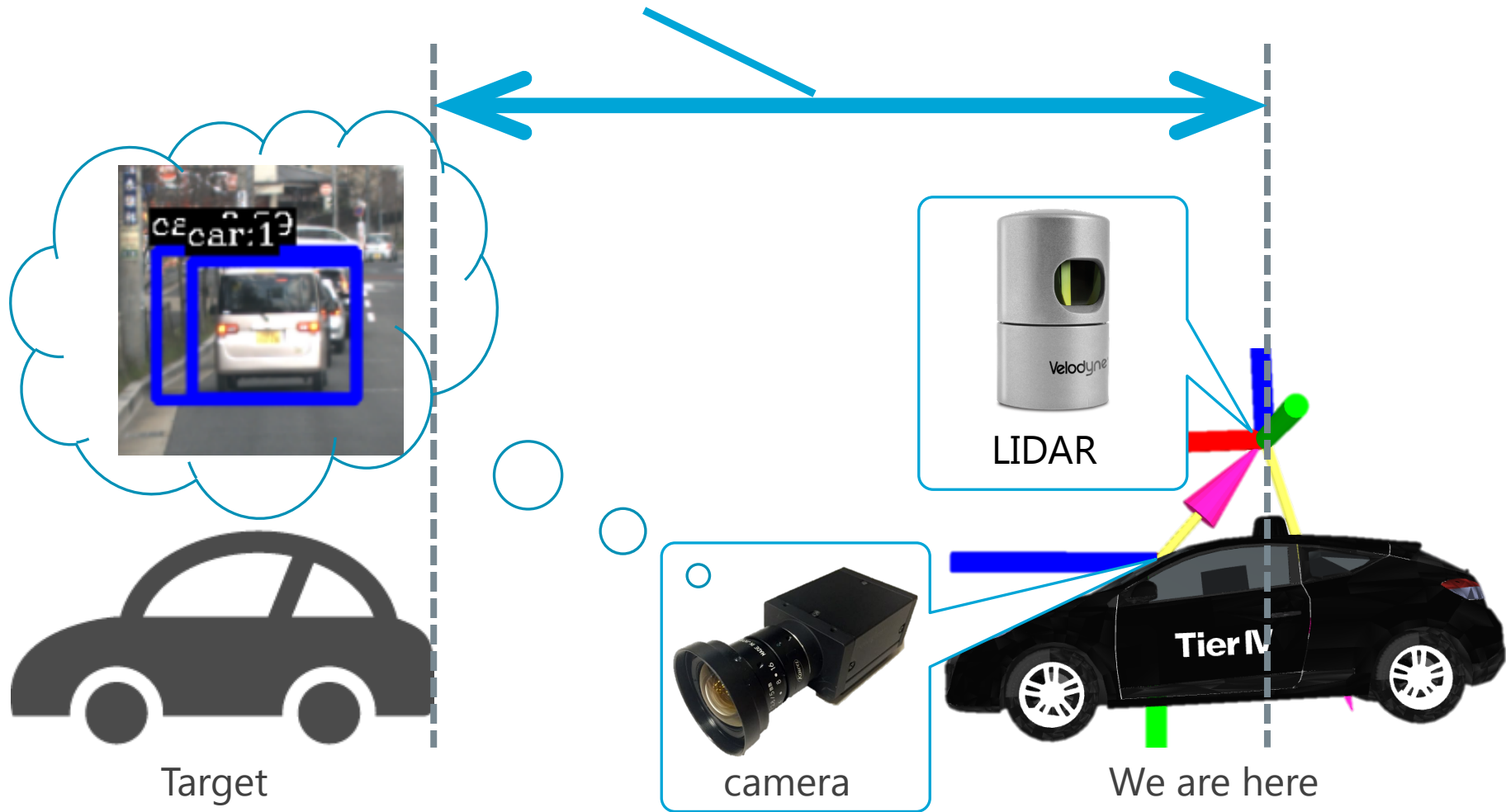


# Current Status



# Ranging ?

→ カメラで検出した**物体までの距離**を求める

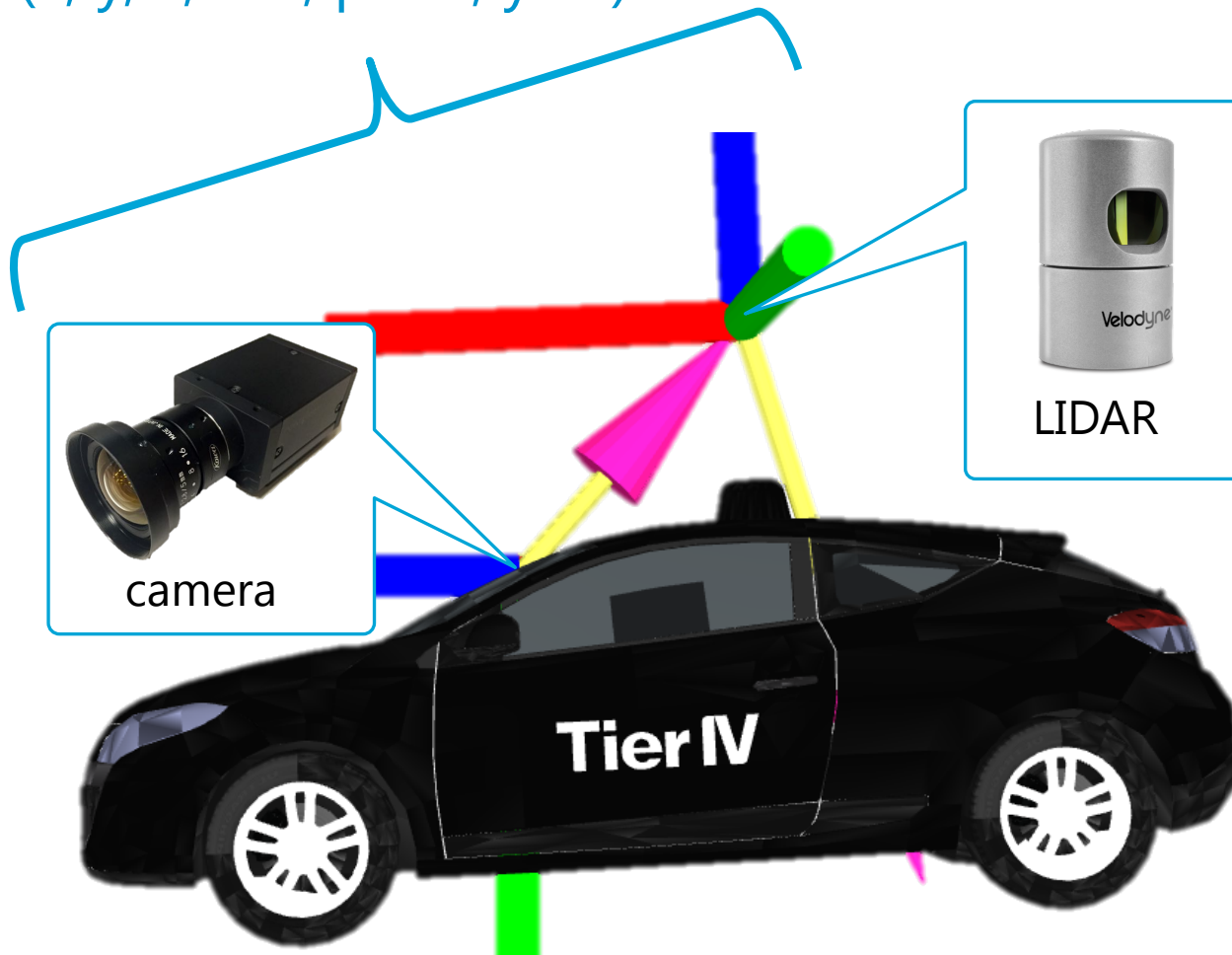


# カメラと LIDAR の位置関係

車両に固定されている限り、カメラと LIDAR の並進・回転位置関係は不変

**static**

(x, y, z, roll, pitch, yaw)



# 参考：カメラと LIDAR のキャリブレーション



Load Save Refresh

Pattern Size (m) 0.1 X 0.1 Pattern Number 8 X 6

Camera -> Velodyne

CameraExtrinsicMat	CameraMat	DistCoeff	Image_0	Image_1
1	2	3	4	
1 1	0	0	0	
2 0	1	0	0	
3 0	0	1	0	
4 0	0	0	1	

12:31:09:335

Velodyne\_0 Velodyne\_1

Box Grid

ChessboardPose ReprojectionError

Chessboard\_0 Chessboard\_1

Chessboard Points	Chessboard Normals	Calibration		
Velodyne_0	Velodyne_1			
1	2	3	4	
1 5.2144	-0.281489	-0.857942	99	
2 5.21556	-0.296161	-0.858266	99	
3 5.20201	-0.324548	-0.856321	4	

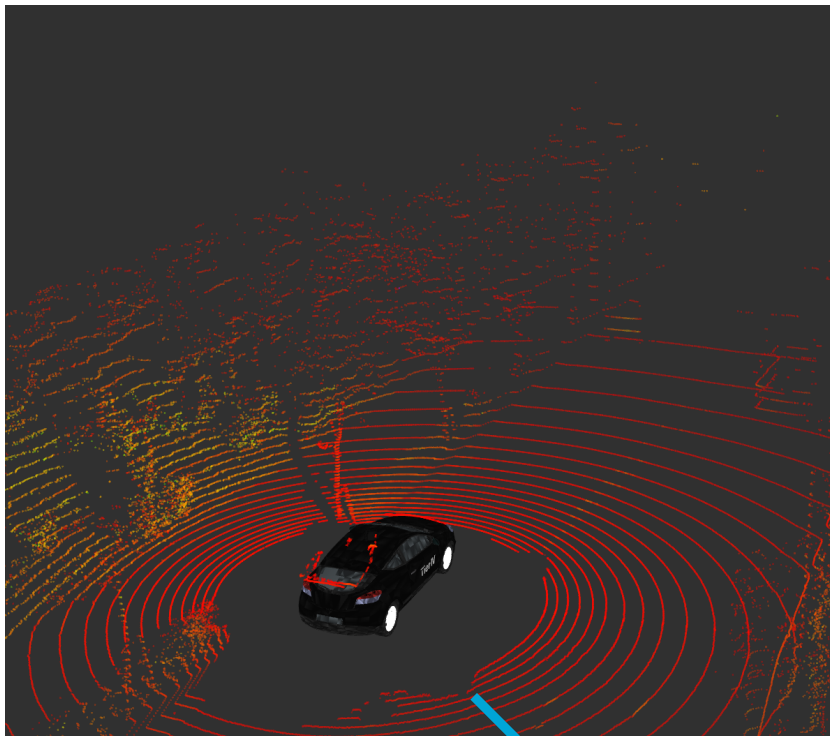
画像上のチェスボード模様をプログラムで認識し、

3次元点群上でチェスボード平面に対応する部分を指定することでカメラとLIDARの位置関係を算出する

# 3次元点群を画像上へ投影

LIDAR から得られる3次元の点群を  
カメラ - LIDAR間の位置関係を用いて画像上に投影（プロット）する

3次元点群



画像上への投影結果



各点は LIDAR からの距離情報を含んでいる



## 検出した物体までの距離

検出矩形内に含まれる点群から 検出物体までの距離を算出する

※この時点で 点群を含まない矩形は誤検出として消去される



現在はこの矩形内に含まれる点群から**最頻値**を計算し、距離としている

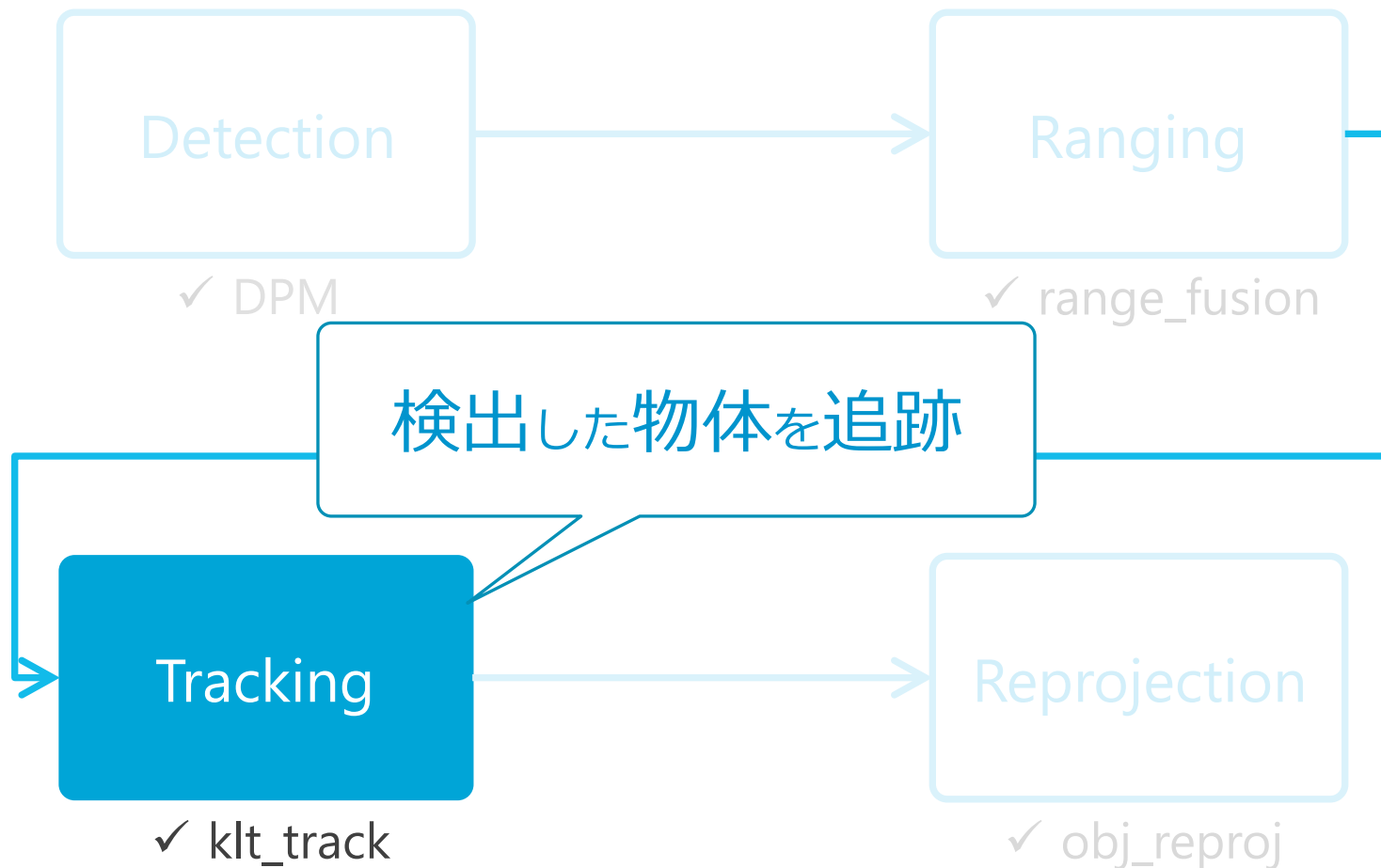
自動運転システムの環境認識技術

## 第1章：物体検出

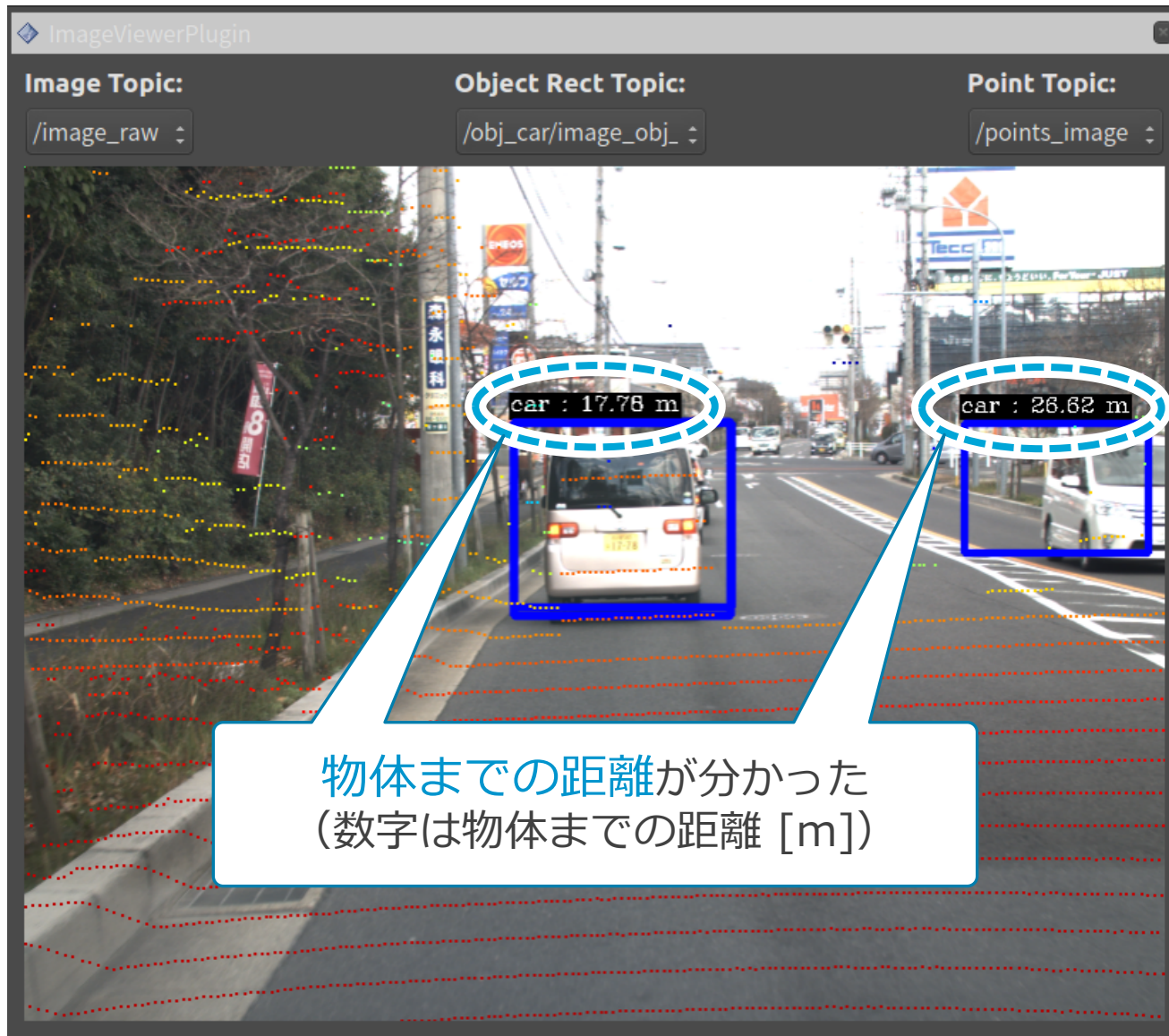
### 3. Tracking



# Autowareにおける物体検出の流れ



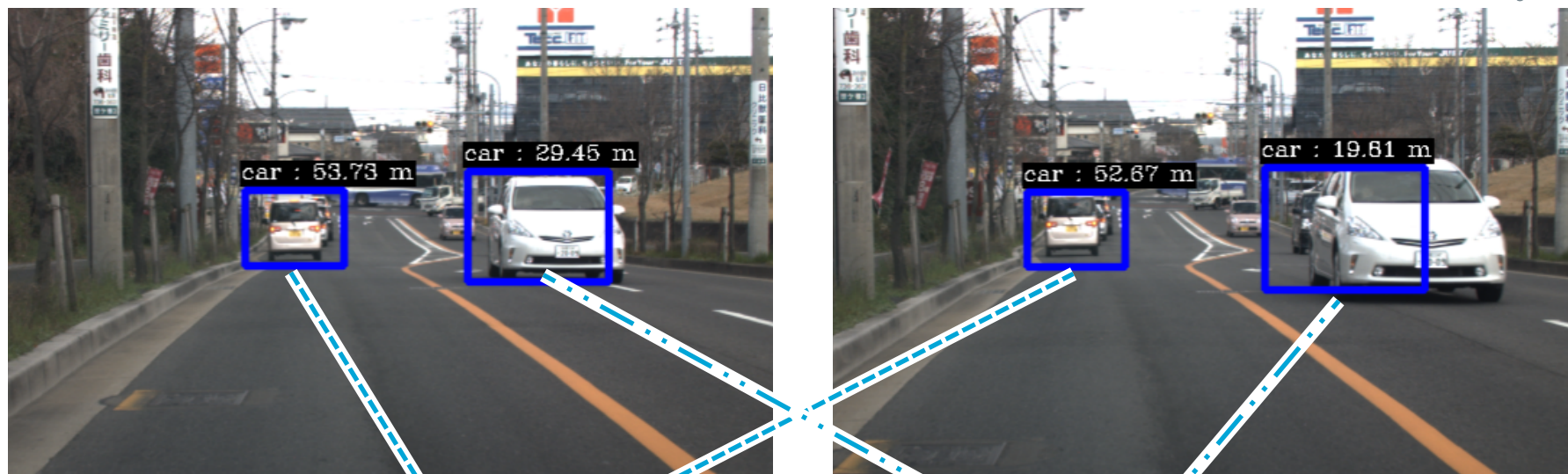
# Current Status



# Tracking ? (1/2)

→ フレーム間で検出した物体の対応をを求める

時間



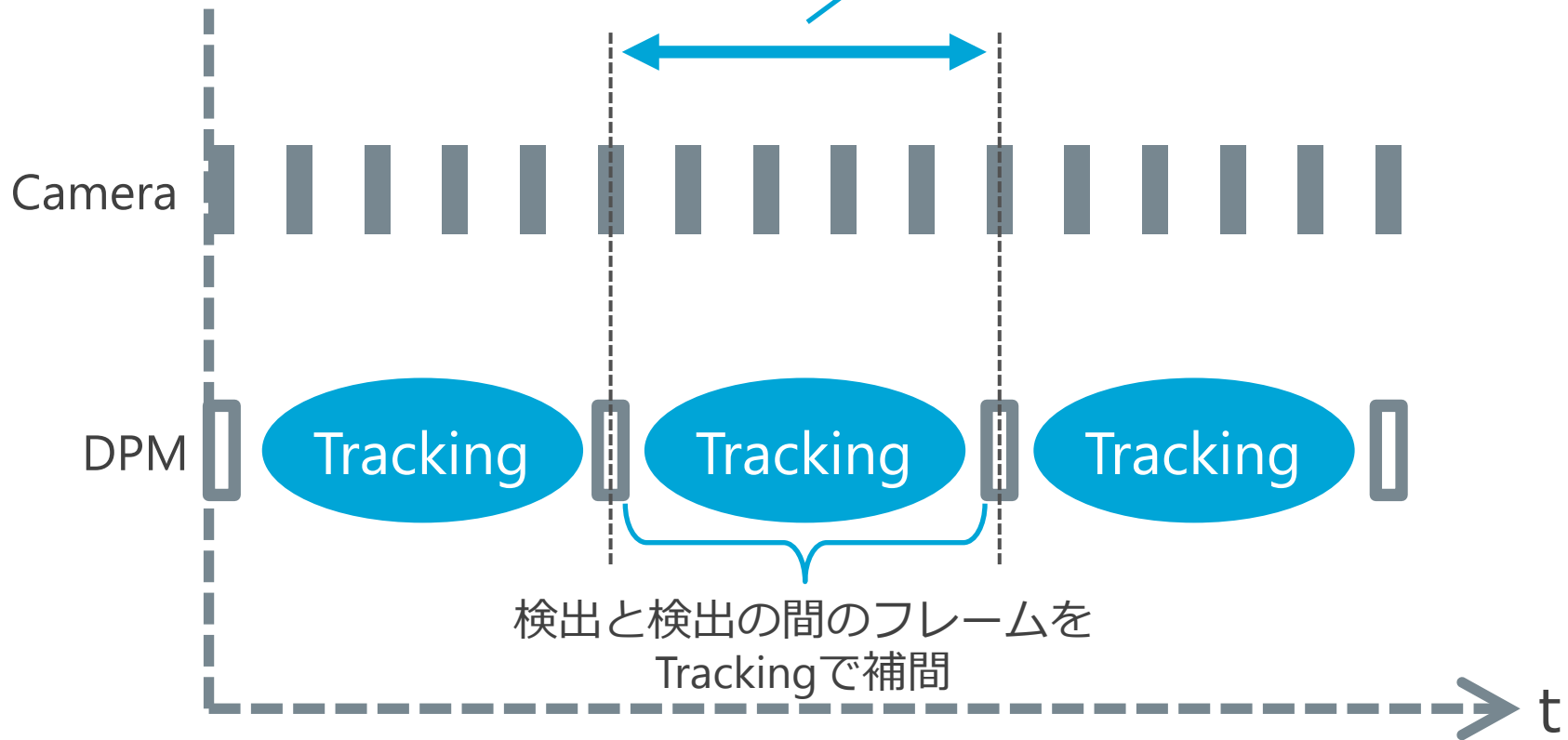
車両A

車両B

## Tracking ? (2/2)

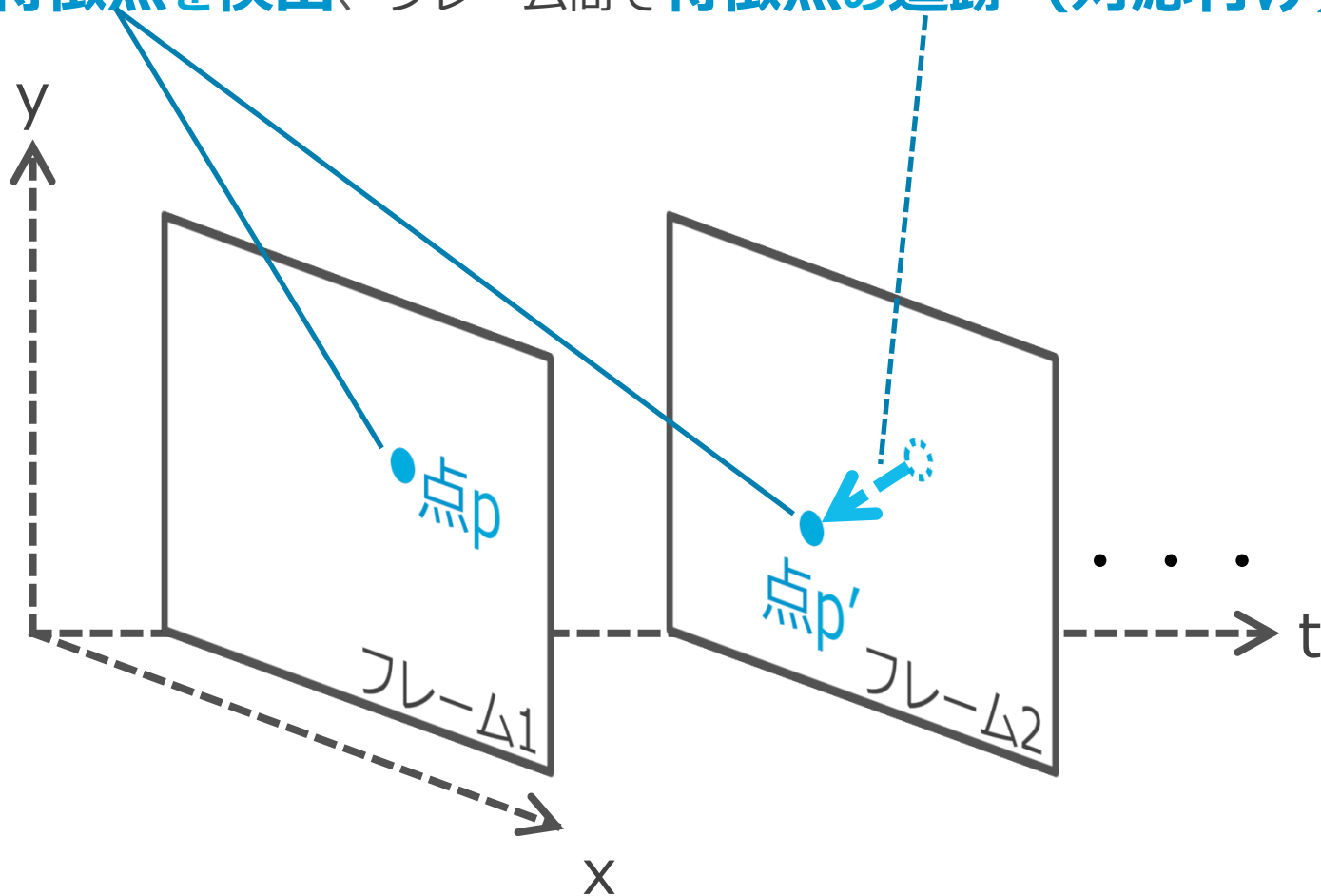
DPM などの検出器による検出から **次の検出まで物体を追跡**する

※一般に検出器よりもカメラの FPS の方が高い



# Kanade – Lucas – Tomasi (KLT) Tracker

画像上で**特徴点を検出**、フレーム間で**特徴点の追跡（対応付け）**を行う



S. Jianbo, and C. Tomasi

"Good features to track"

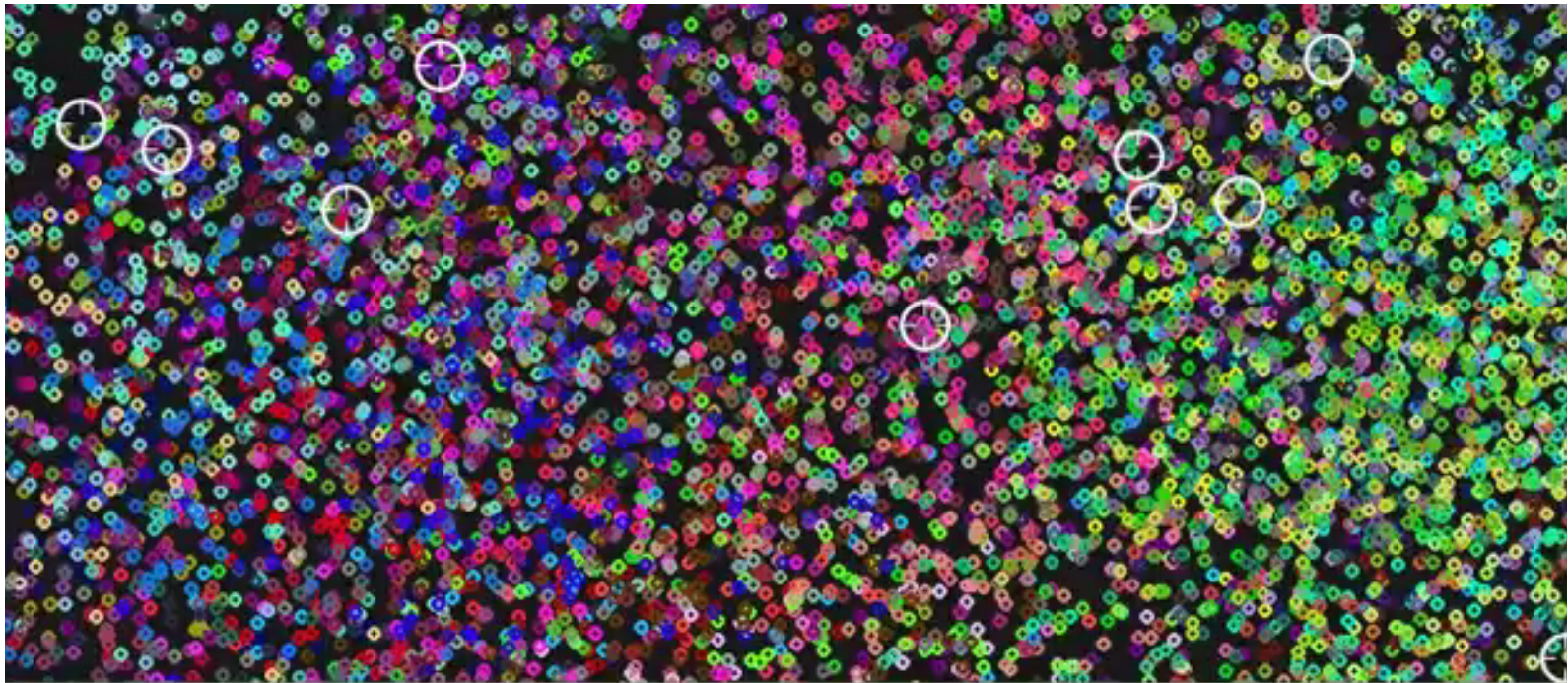
*IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition, 1994*



# K-means

クラスタリングアルゴリズムのひとつで

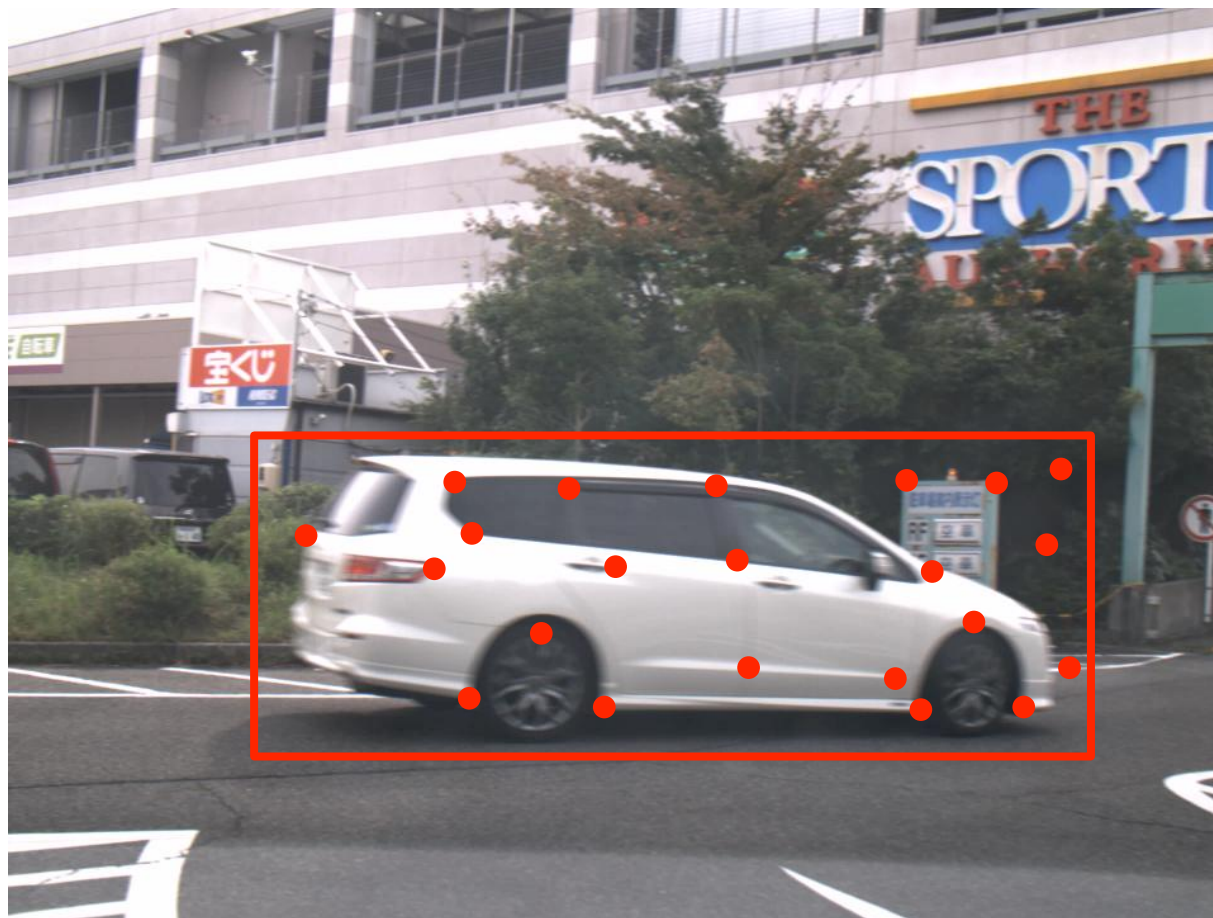
**データ群**を 任意の **K個のクラスタ**に**分類** する



# KLTとK-meansを用いた物体追跡の流れ (1/3)

[KLT step1]

物体検出によって得られた矩形内において、追跡に適した**特徴点を探索**する

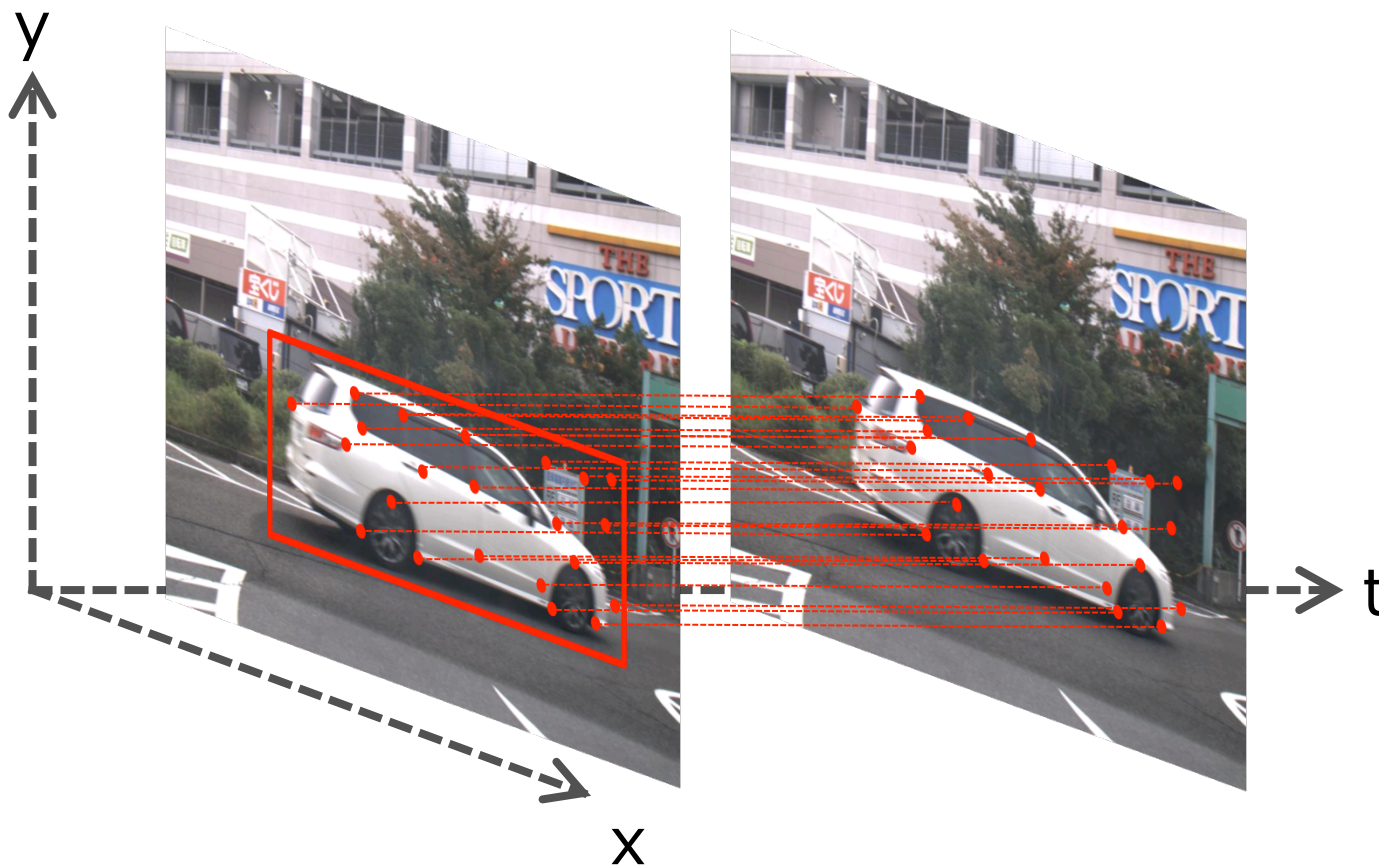




# KLTとK-meansを用いた物体追跡の流れ (2/3)

[KLT step2]

次のフレームにも同様の処理を行い、対応する点は近傍に存在すると言う仮定のもと、点の対応を計算する (= **特徴点の追跡**)





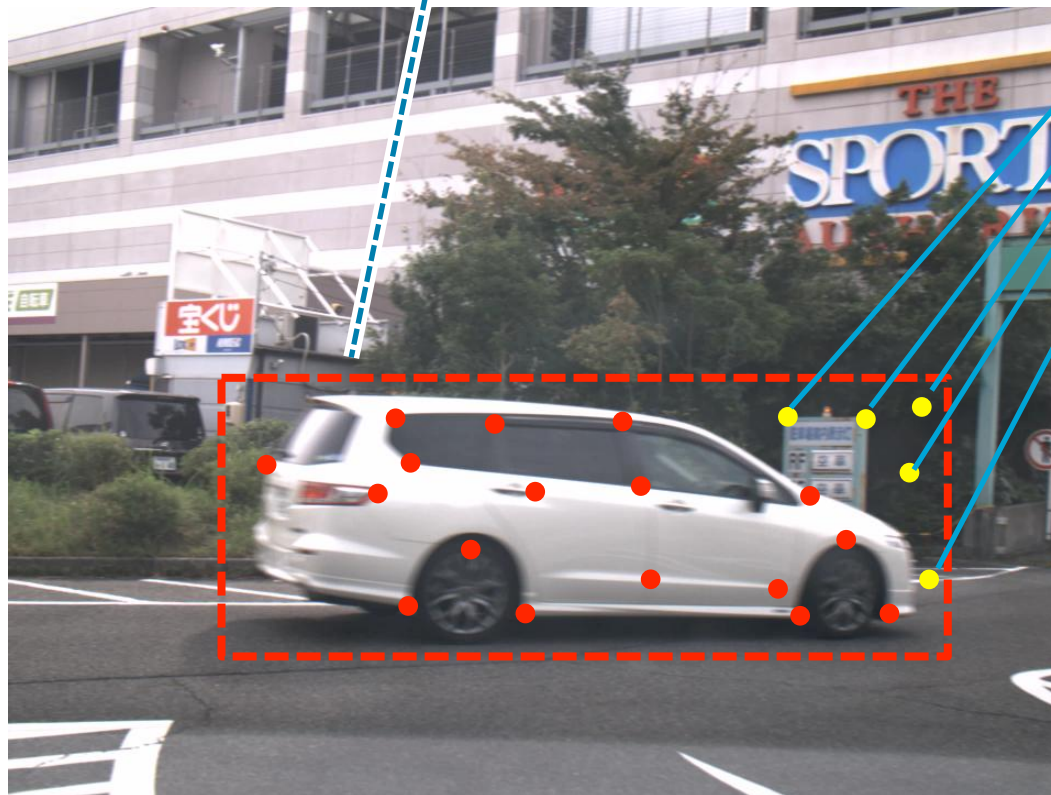
# KLTとK-meansを用いた物体追跡の流れ (3/3)

[K-means]

特徴点群を2つのクラスタに分類。外れ値 **(物体上に無い特徴点)** を排除

対象物体上の特徴点を決定することで

**このフレームにおける物体位置を決定** (= 物体の追跡)

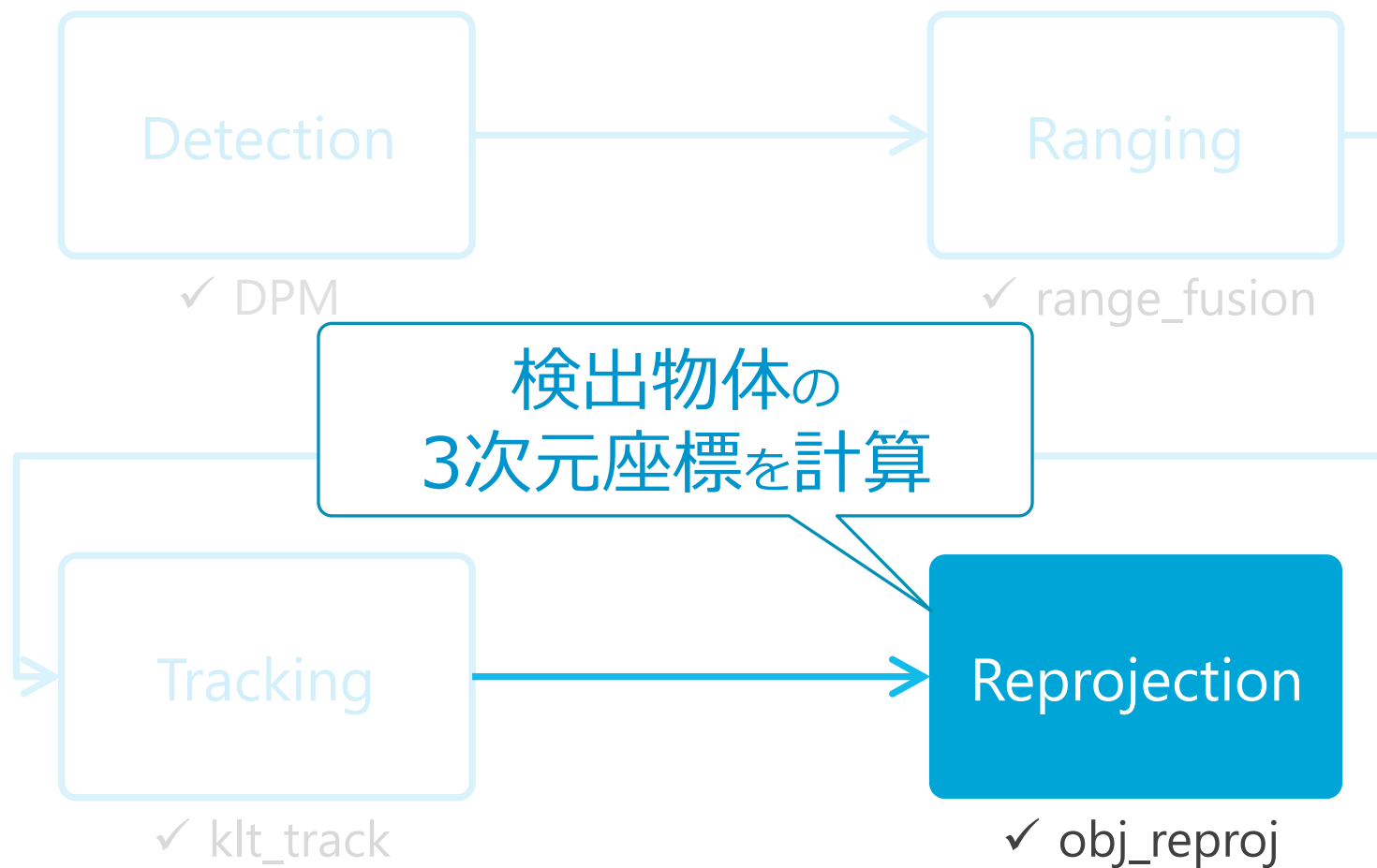


自動運転システムの環境認識技術

## 第1章：物体検出

### 4. Reprojection

# Autowareにおける物体検出の流れ



# Current Status

ImageViewerPlugin

Image Topic: /image\_raw ↕

Object Rect Topic: /obj\_car/image\_obj\_ ↕

Point Topic: ----- ↕



Trackingにより  
各フレームでの物体位置が分かった

# Reprojection

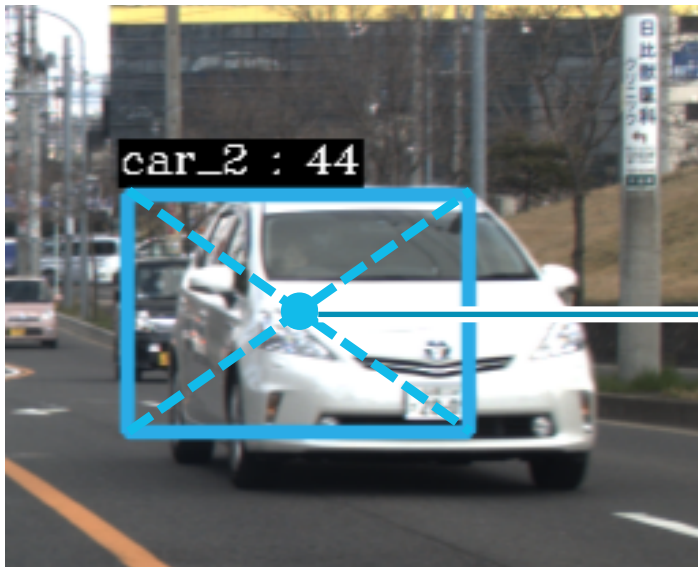
- ✓ ここまで得られている値は、画像上での座標値 + 距離  
→ カメラを原点とした3次元座標には変換できる
- ✓ 車両の経路計画等が行われるのは、実空間上の3次元座標系



**カメラ座標系上の物体座標** を  
**実空間の3次元座標系へ再投影 (Reprojection)** する

# 画像上の座標からカメラ座標系への変換 (1/2)

以下の値は これまでで既知



画像上における物体の座標 :  $(u, v)$

と

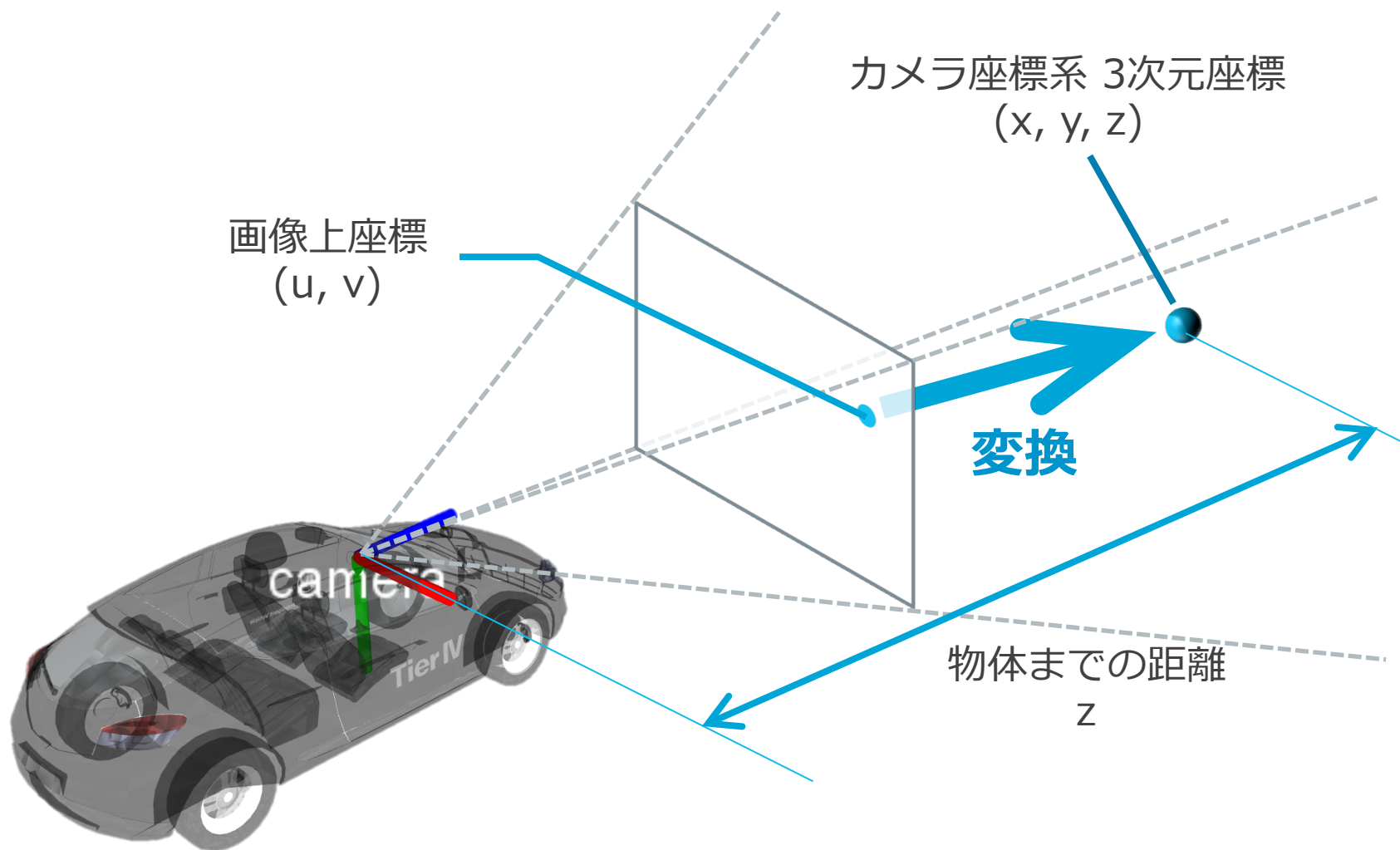
物体までの距離 :  $z$

カメラ - LIDAR間の位置関係を用いてカメラから物体までの距離に変換したもの



## 画像上の座標からカメラ座標系への変換 (2/2)

カメラを原点とした3次元座標系（カメラ座標系）に変換





# Final Status

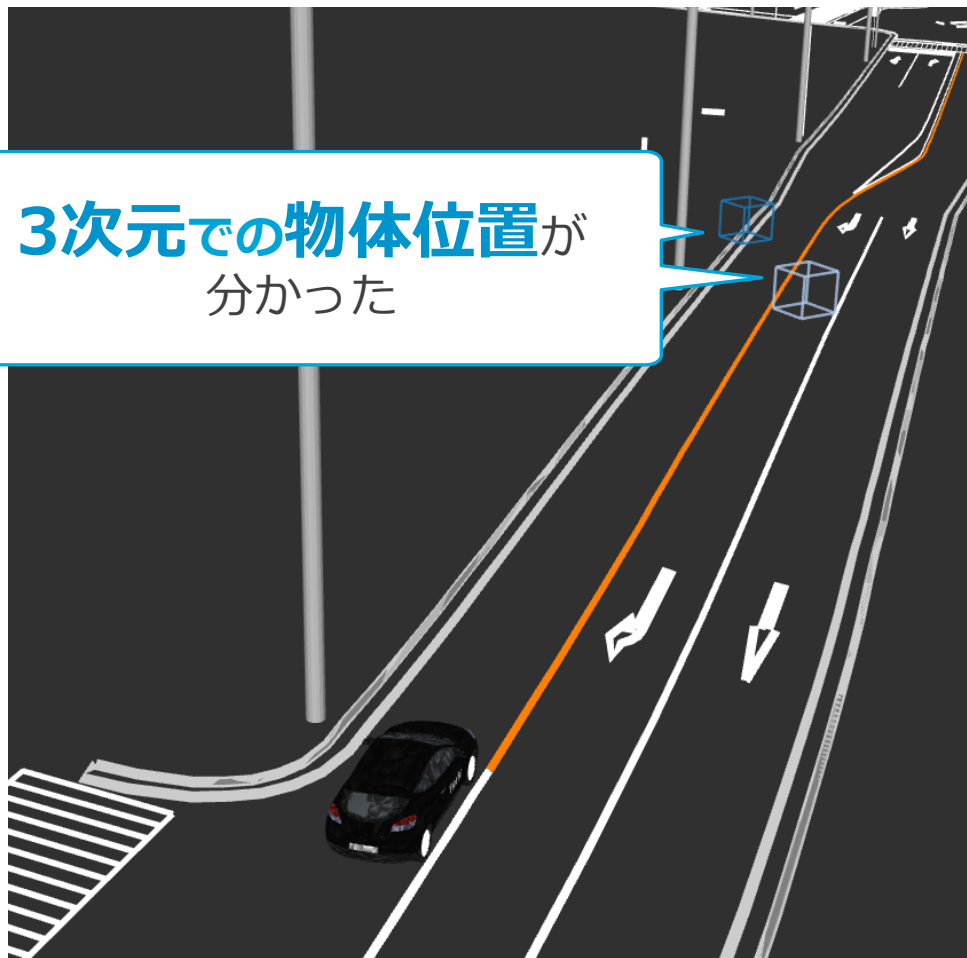
カメラとLIDARの位置関係を用いて座標系の変換を行い、3次元物体位置を得る

3次元再投影の結果

画像での認識結果



3次元での物体位置が  
分かった

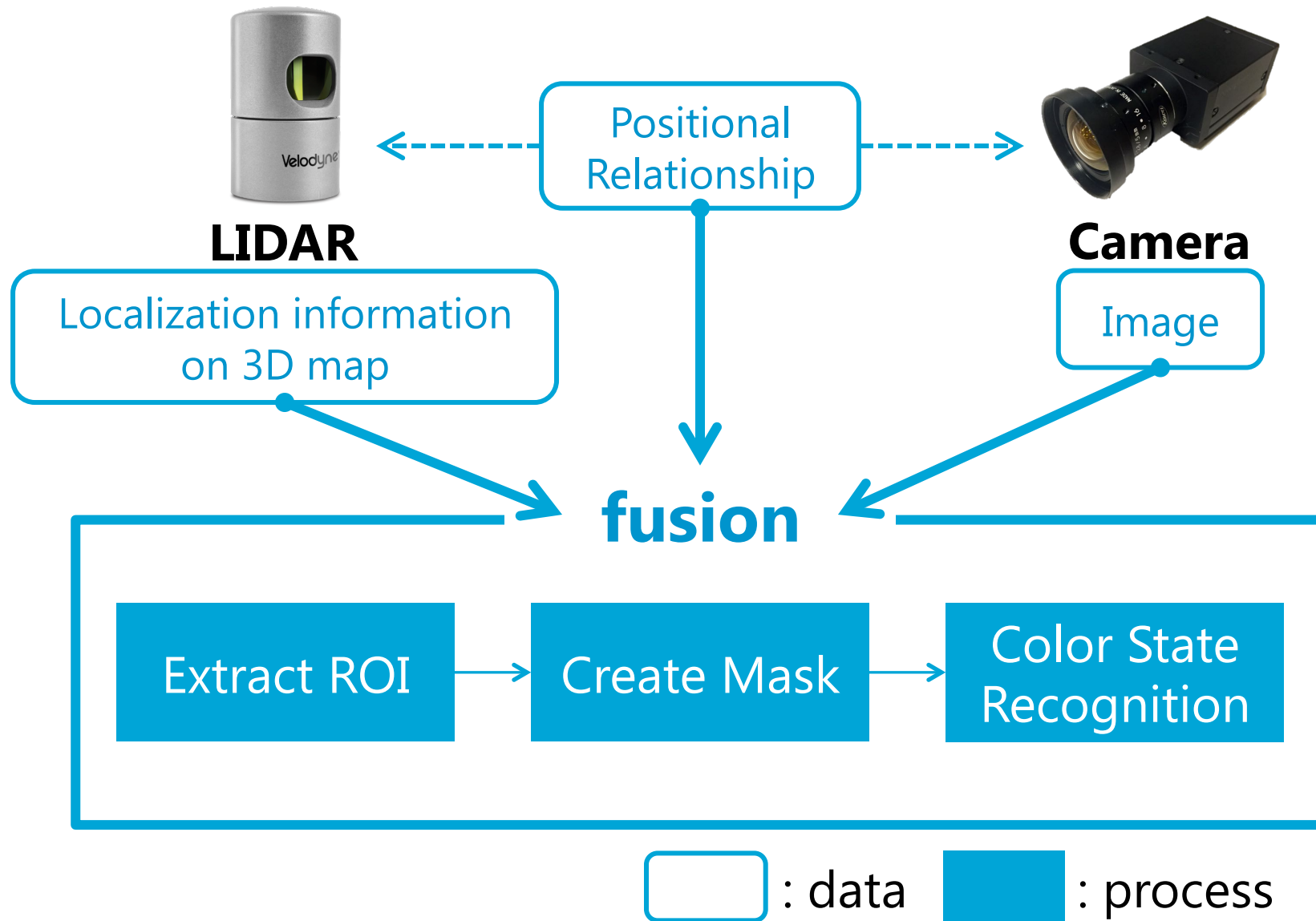




自動運転システムの環境認識技術

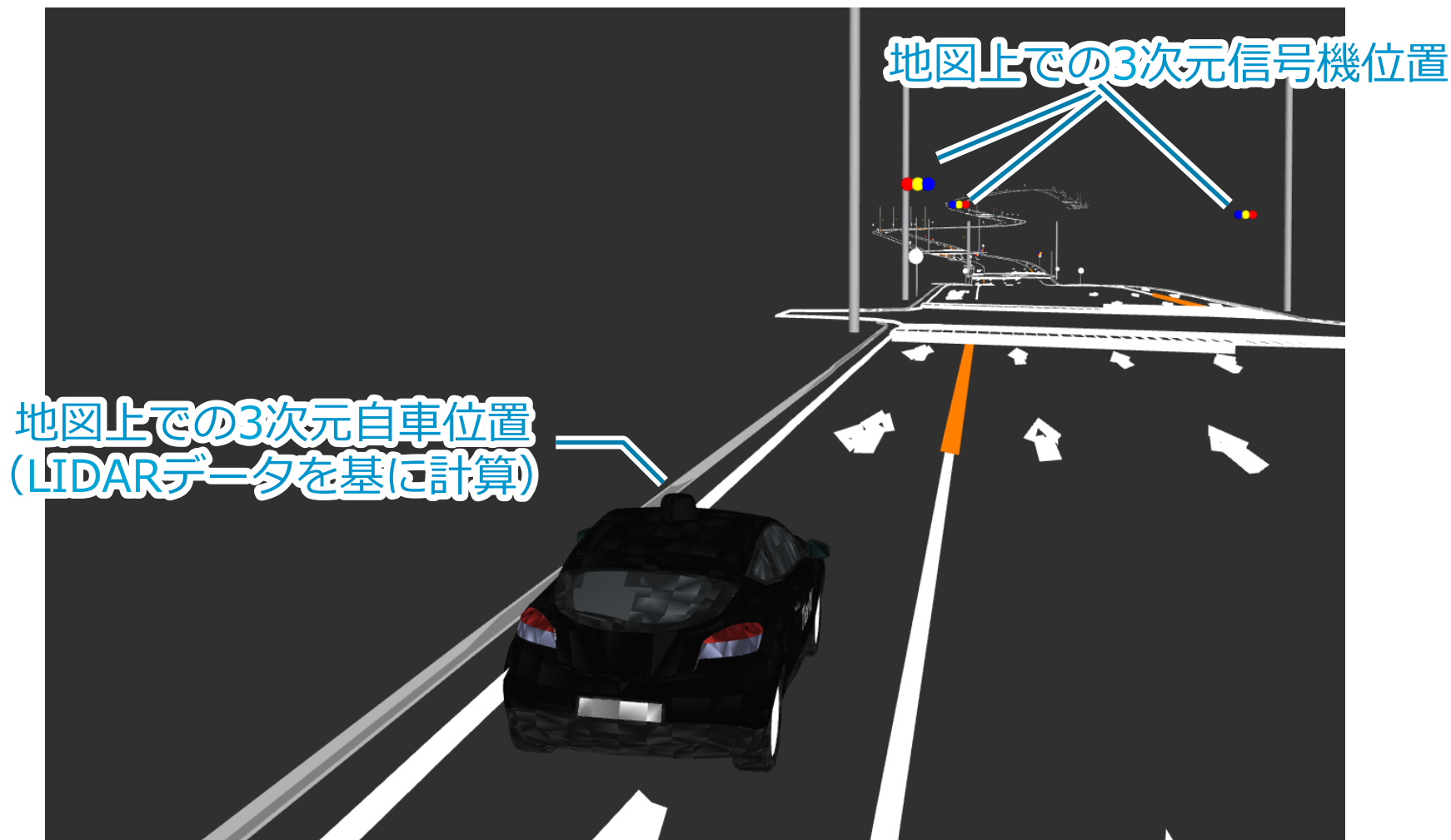
## 第2章：信号機の色認識

# 3次元地図 + 画像 + 3次元自己位置推定による信号機認識



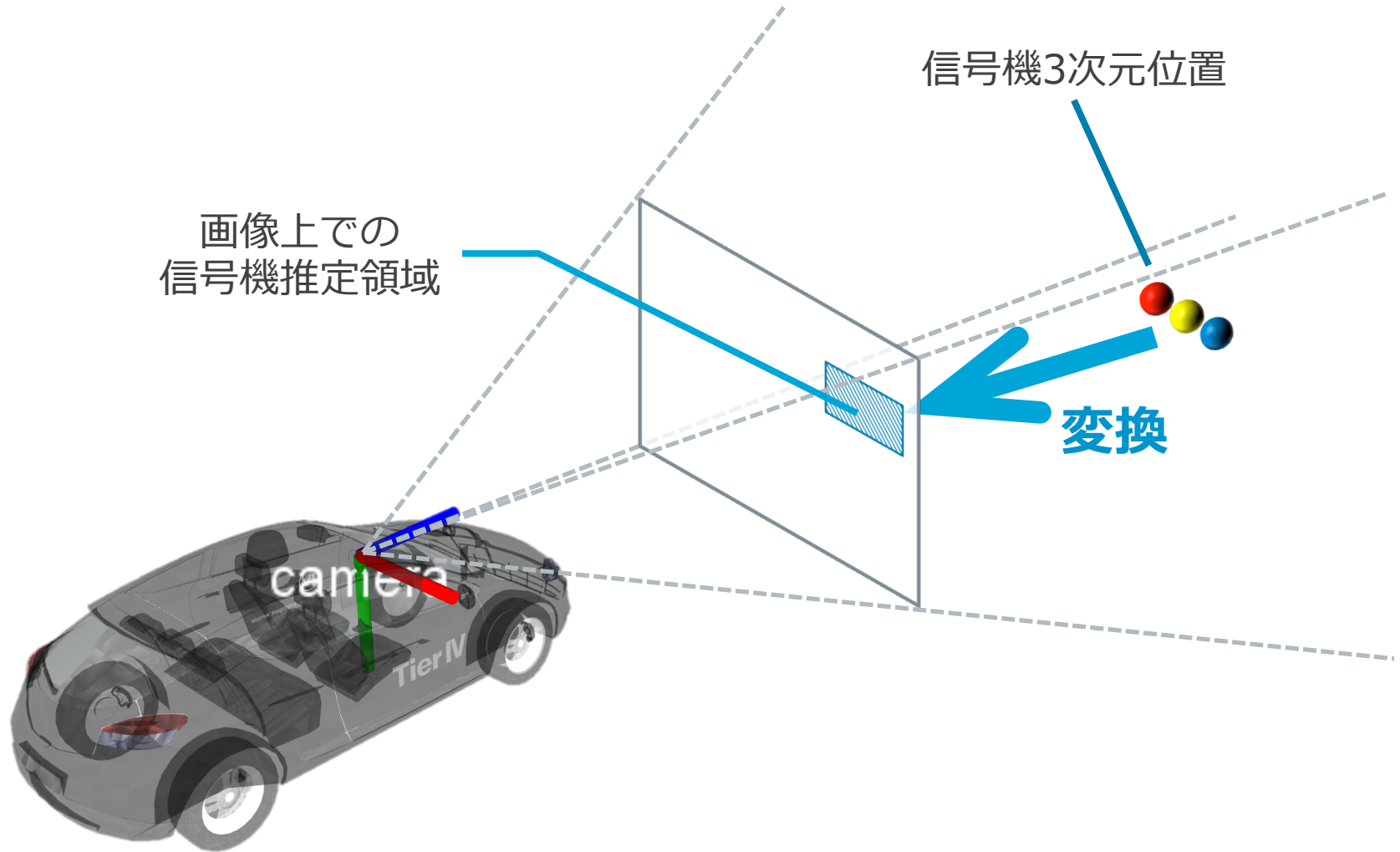
## 画像上での信号機位置の推定 (1/2)

自車からの相対的な3次元信号機座標を算出



## 画像上での信号機位置の推定 (2/2)

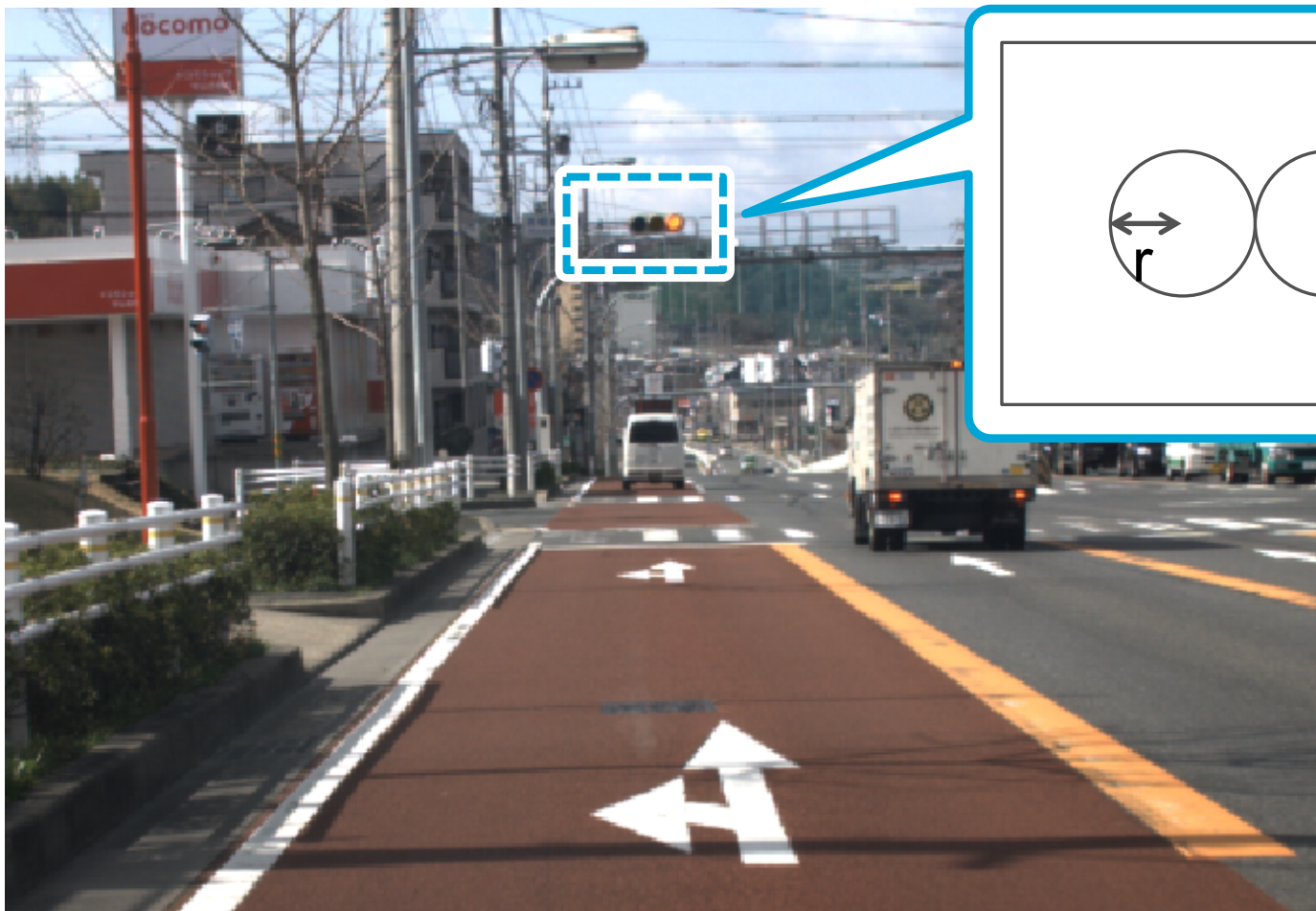
カメラ - LIDAR間の位置関係を用いて、画像上での信号機位置を推定する



# 注目矩形の抽出

推定される領域から **余裕を持って注目矩形 (ROI) を抽出**

→ キャリブレーションやカメラの振動による誤差に対応する



# ROI 内の処理

現状は、

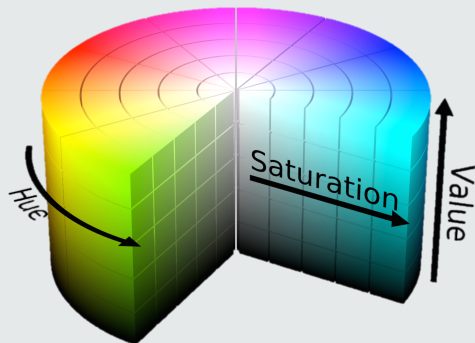
- ✓ HSV 色空間における閾値処理や、
- ✓ 円形度による抽出領域のフィルタリング

によって点灯している信号機灯の色判断を行っている

HSV 色空間：

- Hue (色相)
- Saturation (彩度)
- Value (明度)

から成る色空間



円形度：

下式により示される、  
ある領域の形がどれだけ円に近いかを  
示す度合い

$$R=4\pi S/L^2$$

(S：領域面積, L：領域周長)



# Final Status



信号機の点灯している色状態を  
認識できた



自動運転システムの環境認識技術

## 第3章：まとめ

# まとめ

## 第1章：物体検出

1. Detection：画像上での物体検出
2. Ranging：検出物体までの距離計算
3. Tracking：検出した物体を追跡
4. Reprojection：検出した物体の3次元座標を計算

## 第2章：信号機の色認識

- 3次元地図 + 画像 + 3次元自己位置推定の結果から、対象領域を決定  
抽出した対象領域を用いて、色状態を認識



**Intelligent Vehicle**

[www.tier4.jp](http://www.tier4.jp)