# 指導教授:藤吉弘亘

#### 1.はじめに

大規模な自然災害が発生した際,被災者の救助や支援活 動を行うには,通行可能な被災地区までの経路を広域に把 握する必要がある.本研究では,被災時に出動するヘリコ プターで撮影した空撮画像を用いて,道路を走行する自動 車の流れを可視化する.これにより,通行可能な道路の把 握が可能となり,適切な救助活動や誘導が期待できる. 2.空撮画像を用いた物体移動方向の可視化

空撮画像をモザイク処理し, モザイク画像上に移動体の 動きの流れを重畳表示する、図1に提案手法の流れを示 す.空撮画像列から, Scale Invariant Feature Transform (SIFT)[1] により特徴点を算出する. SIFT により検出し た特徴点は, Mean-Shift 探索により追跡し, 位置座標とス ケールを求める[2].長時間に亘る特徴点追跡の結果から、 自動車等の移動体を検出する.検出した移動方向に対応す る色をモザイク画像上に加算することで自動車の流れの可 視化を行う.



### 2.1.特徴点追跡と平面射影行列

Mean-Shift 探索により得られる追跡点の軌跡から対応 点を求める. 求めた対応点から, RANSAC により連続する t フレームと t-1 フレームにおける平面射影行列  $\mathbf{H}_{t,t-1}$ を算出する. t フレームと基準となる0 フレームに射影す る平面射影行列 H<sub>t.0</sub> は次式により算出する.

$$\mathbf{H}_{t,0} = \prod_{i=1}^{t} \mathbf{H}_{i,i-1} \tag{1}$$

t フレームにおける追跡点座標  $(u_t, v_t)$  を基準の 0 フレーム へ射影変換したものを ,モザイク画像座標  $\mathbf{x}_t = \mathbf{H}_{t,0}[u_t,v_t,1]^T$ とする.このモザイク画像座標  $\mathbf{x}_t$  を用いることにより,背 景と移動体の移動量の差が大きくなるため,移動体検出が 可能となる.

### 2.2.移動体検出

平面射影変換の誤差により, モザイク画像上においても 背景領域の追跡点の移動が発生する.このようなアウトラ イアを可視化に用いると,誤った移動体の可視化となる. そこで,車両上の点と背景上の点の判別を行う.道路を走 行中の車両は等速運動であり,進行方向と移動量の変化は 少なく,移動変化と移動方向のばらつきは,小さくなる傾 向がある.この傾向を利用し,以下の基準により自動車上 の追跡点を選択する.

移動量: 
$$l_t = |\mathbf{x}_0 - \mathbf{x}_T|$$
 (2)

移動量変化: 
$$\Delta l_t = \frac{1}{T} \sum_{i=1}^{T} ||\mathbf{x}_{i-1} - \mathbf{x}_i| - |\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_{i+1}||$$
 (3)

移動方向変化: 
$$d_t = \frac{1}{T} \sum_{i=1}^{T} \cos \theta_i$$
 (4) 
$$\mathbf{V}_i = (\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_{i-1}) , \quad \cos \theta_i = \frac{\mathbf{V}_i \cdot \mathbf{V}_{i-1}}{|\mathbf{V}_i| |\mathbf{V}_{i-1}|}$$

$$\mathbf{V}_i = (\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_{i-1})$$
,  $\cos \theta_i = \frac{\mathbf{V}_i \cdot \mathbf{V}_{i-1}}{|\mathbf{V}_i||\mathbf{V}_{i-1}|}$ 

T は追跡フレーム数 ,  $th extcolor{d}_t$  ,  $th extcolor{d}_t$  ,  $th extcolor{d}_t$  は閾値である .  $l_t > th J_t \Delta l_t > th \Delta l_t d_t > th d_t$  の3つの特徴量の条件 を満たさない追跡点はアウトライアとして除去する.図2 に移動体検出例を示す. 図 2(a) は,特徴点追跡結果,図 2(b) はアウトライア除去した結果である.

# 2.3.移動方向の可視化

選択された追跡点の動きを表現するために,移動方向に 対応した色相から色を決定する.移動方向 d は 36 方向と



(a) 追跡点 図 2: 追跡点のアウトライア除去例

し,座標  ${f x}$  における方向 d の明度  $f_d({f x})$  を次式により求 める

$$f_d(\mathbf{x}) = \sum_{j=1}^t \sum_{i=1}^n \delta(\mathbf{x} - \mathbf{x}_{j,i}, s_i)$$
 (5)

$$\delta(\mathbf{x}', s_i) = \frac{1}{2\pi s_i} \exp(-\frac{\mathbf{x}'^2}{2s_i^2})$$

n は追跡点数である  $\mathbf{x}_{j,i}$  はフレーム j における i 番目の 追跡点の座標であり、Parzen Window Function  $\delta()$  には、 ガウス分布を用いる.このときガウス分布の標準偏差には, SIFT のスケールパラメータ  $s_i$  を用いる.追跡点の密度が 高い領域は移動方向に対応した色が強く表現されることに なる.

## 3. 実験結果

ヘリコプターから名古屋地区を撮影した空撮画像 (図3) を用いて,提案手法により可視化を行う.図4に移動体の

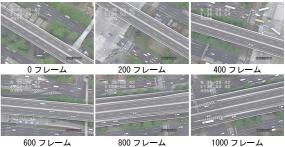


図 3:空撮時系列画像

可視化結果を示す.高速道路上の対向する2車線において, 進行方向が 180 度異なる 2 つの流れを把握する事ができ る.また,交差点を右折する車の動きは,色が少しずつ変 化しており,移動方向の変化を読み取る事ができる.さら に,モザイク画像上に可視化結果を重畳表示することで, 広域に自動車の動きの流れを把握できる.

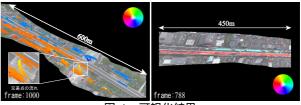


図 4: 可視化結果

## 4.おわりに

本稿では,車両等の動きの流れに注目した道路状況把握 のための可視化画像生成手法を述べた.今後の課題として, 車両等の異常な流れの自動検出と移動体検出の精度向上を 目指す。

### 参考文献

- [1] David G. Lowe, "Distinctive image features from scaleinvariant keypoints", Int. Journal of Computer Vision, Vol.60, No.2, pp.91-110, 2004.
- [2] 都築勇司, 藤吉弘亘, 金出武雄, "SIFT 特徴量に基づく Mean-Shift 探索による特徴点追跡", 情報処理学会研究報告 CVIM 157, pp.101-108, 2007.