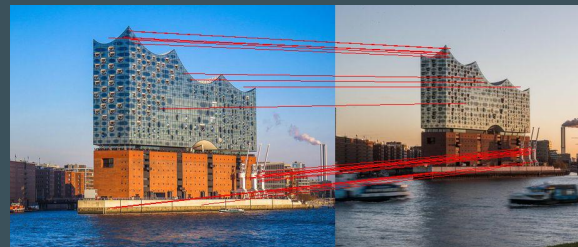


Luca Pankratz



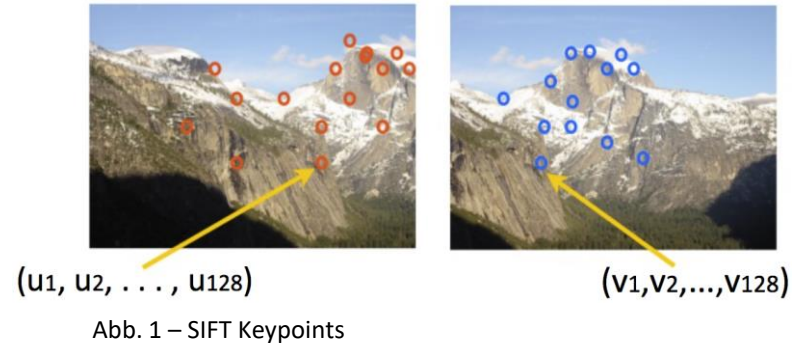
# SIFT – Scale-Invariant Feature Transform

# Gliederung

- SIFT
- Praxisbeispiel
- PCA-SIFT
- CSIFT
- Quellen

# SIFT

- Eine der bekanntesten Local-Feature-Descriptor-Methoden
- Wurde 1999 von David Lowe vorgestellt
- Motivation: Deskriptoren sollten invariant zur Skalierung, Position und Rotation sein
- Vektor mit 128 Dimensionen beschreibt einen Keypoint



# SIFT

Vorgehen: Keypoints finden

Prozedur wird über verschiedene Ebenen einer Bildpyramide durchgeführt

- Glätten mit Gauß-Filter
- Difference-of-Gaussians (DoG)
- Maxima-Unterdrückung an Kanten

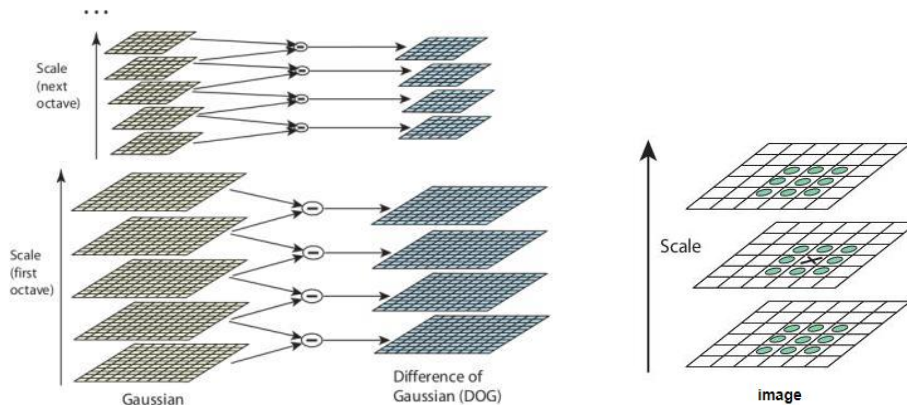


Abb. 2 – DoG

# SIFT

Vorgehen: Keypoints finden

Prozedur wird über verschiedene Ebenen einer Bildpyramide durchgeführt

- Glätten mit Gauß-Filter
- Difference-of-Gaussians (DoG)
- Maxima-Unterdrückung an Kanten

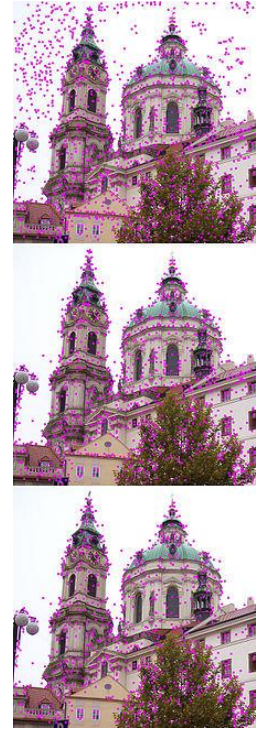


Abb. 3 – Keypoints auswählen

# SIFT

Vorgehen: Keypoint Deskriptor

Vektor =  $\langle p, s, r, f \rangle$

$p$  = Position

$s$  = Skalierung

$r$  = Orientierung

$f$  = Feature

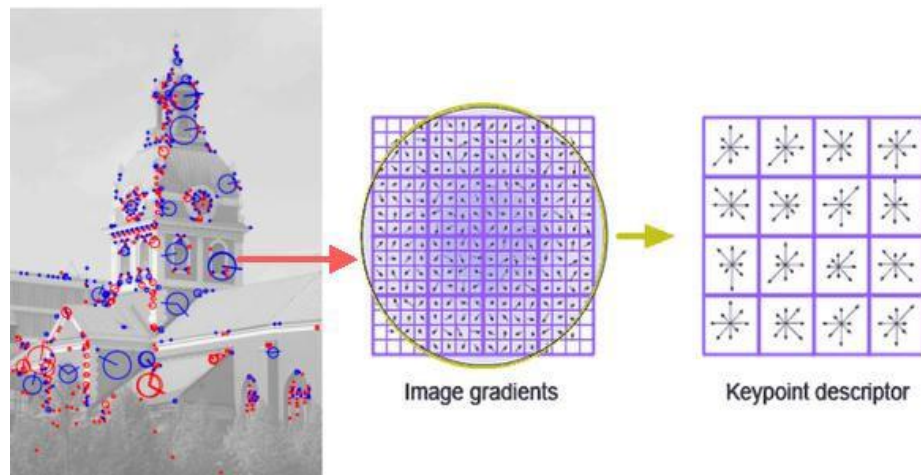


Abb. 4 – Keypoint Deskriptor

# SIFT

Vorgehen: SIFT Matching

Falsche Verknüpfungen?

- RANSAC-Algorithmus
- PCA-SIFT, C-SIFT

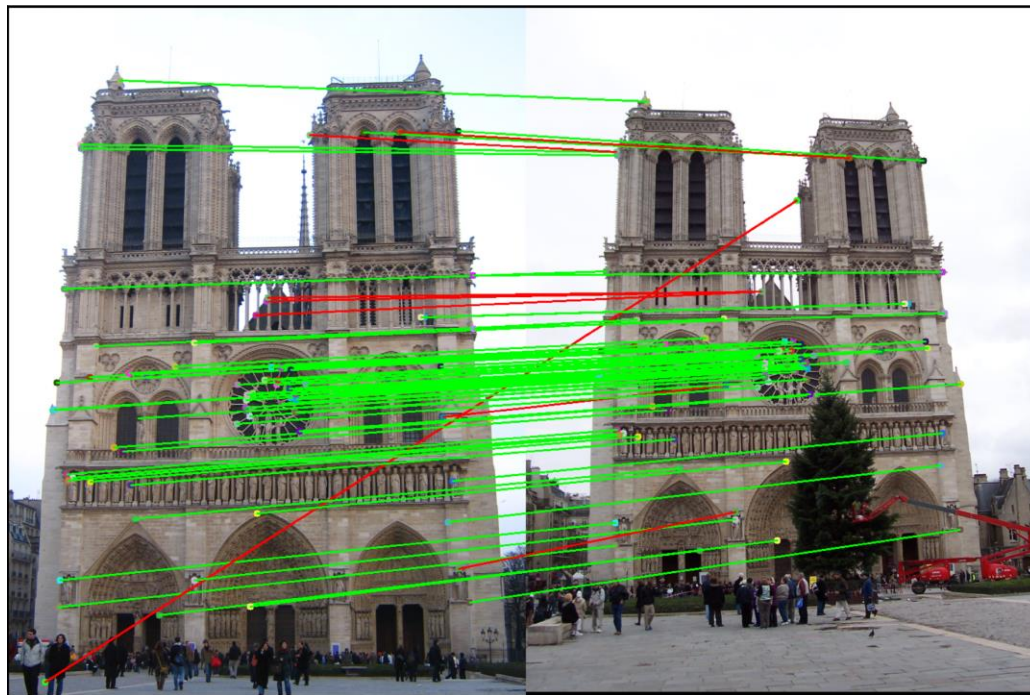
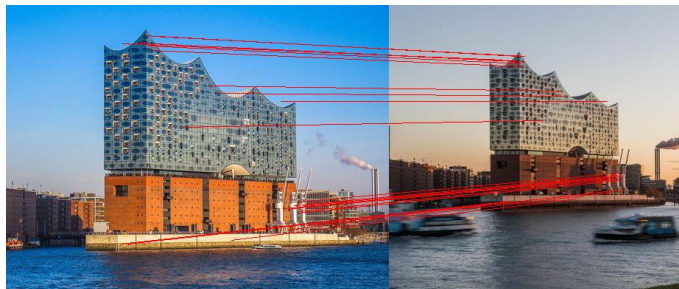


Abb. 5 – SIFT Matching

# Praxisbeispiel SIFT & RANSAC mit OpenImaj

```

DoGSIFTEngine engine = new DoGSIFTEngine();
LocalFeatureList<Keypoint> queryKeypoints = engine.findFeatures(query.flatten());
LocalFeatureList<Keypoint> targetKeypoints = engine.findFeatures(target.flatten());

LocalFeatureMatcher<Keypoint> matcher = new BasicTwoWayMatcher<Keypoint>();
matcher.setModelFeatures(queryKeypoints);
matcher.findMatches(targetKeypoints);

MBFImage basicMatches = MatchingUtilities.drawMatches(query, target, matcher.getMatches(), RGBColour.RED);
DisplayUtilities.display(basicMatches);

RobustAffineTransformEstimator modelFitter = new RobustAffineTransformEstimator(5.0, 1500,
    new RANSAC.PercentageInliersStoppingCondition(0.5));
matcher = new ConsistentLocalFeatureMatcher2d<Keypoint>(new FastBasicKeypointMatcher<Keypoint>(8), modelFitter);

matcher.setModelFeatures(queryKeypoints);
matcher.findMatches(targetKeypoints);

MBFImage consistentMatches = MatchingUtilities.drawMatches(query, target, matcher.getMatches(),
    RGBColour.RED);
int j = 0;
List<Pair<Keypoint>> list1 = matcher.getMatches();
for(int i = 0; i < list1.size(); i++) {
    j++;
}
System.out.println("Anzahl der gefundenen robusten Matches: " + j);
DisplayUtilities.display(consistentMatches);

```



# PCA-SIFT

- Verändert den Deskriptor der Keypoints
- Statt Histogramm wird eine Hauptkomponentenanalyse durchgeführt
- Kompakter Feature-Vektor
- Weniger Speicher notwendig
- Schnelleres Matchen

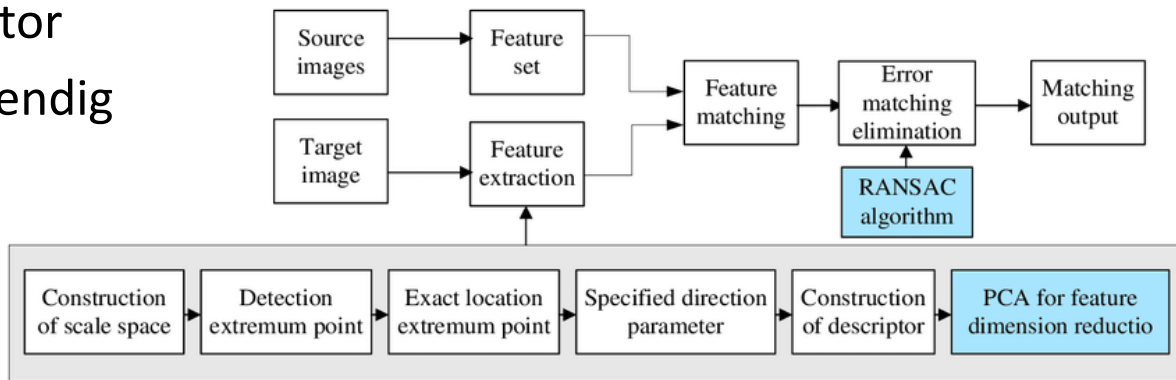


Abb. 6 – Einsatz von PCA und RANSAC

## PCA-SIFT



(A1) SIFT:  
4/10 correct



(A2) PCA-SIFT ( $n=20$ ):  
9/10 correct



(B1) SIFT:  
6/10 correct



(B2) PCA-SIFT ( $n=20$ ):  
10/10 correct

Abb. 7 – SIFT & PCA-SIFT Vergleich

## C-SIFT

- Viele Objekte werden falsch klassifiziert, wenn die Farbe missachtet wird
- Deskriptor baut auf einem „color invariance model“ auf
- Durch CSIFT wird der Algorithmus robuster gegen Belichtungsunterschiede

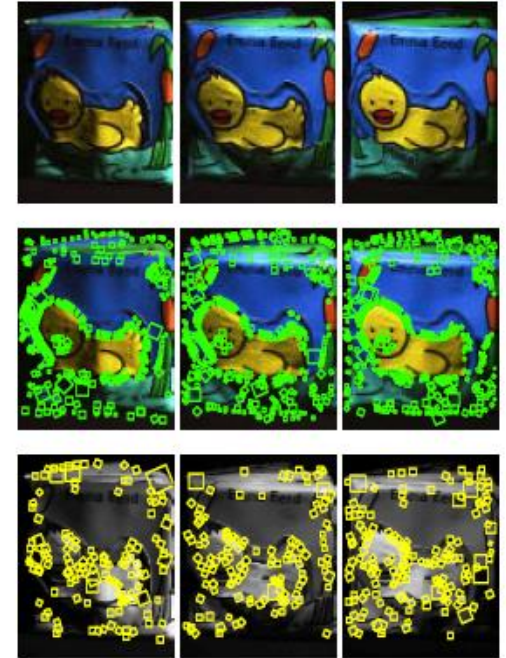


Abb. 8 – SIFT & CSIFT Vergleich

## Quellen:

Y. Ke und R. Sukthankar - PCA-SIFT: A More Distinctive Representation for Local Image Descriptors

A. E. Abdel-Hakim und A. A. Farag - CSIFT: A SIFT Descriptor with Color Invariant Characteristics

<http://ai.stanford.edu/~syYeung/cvweb/tutorial2.html>

[https://docs.opencv.org/3.4/da/df5/tutorial\\_py\\_sift\\_intro.html](https://docs.opencv.org/3.4/da/df5/tutorial_py_sift_intro.html)

<http://openimaj.org/tutorial/sift-and-feature-matching.html>

[https://www.youtube.com/watch?v=oT9c\\_LlFBqs&t=3440s](https://www.youtube.com/watch?v=oT9c_LlFBqs&t=3440s)

## Bildquellen:

Abb. 1: <http://ai.stanford.edu/~syyeung/cvweb/tutorial2.html>

Abb. 2: <http://ai.stanford.edu/~syyeung/cvweb/tutorial2.html>

Abb. 3: [https://en.wikipedia.org/wiki/Scale-invariant\\_feature\\_transform#/media/File:Sift\\_keypoints\\_filtering.jpg](https://en.wikipedia.org/wiki/Scale-invariant_feature_transform#/media/File:Sift_keypoints_filtering.jpg)

Abb. 4: <https://medium.com/machine-learning-world/feature-extraction-and-similar-image-search-with-opencv-for-newbies-3c59796bf774>

Abb. 5: <https://www.cc.gatech.edu/~hays/compvision/proj2/>

Abb. 6: [https://www.researchgate.net/figure/The-flow-chart-of-the-algorithm-for-PCA-SIFT\\_fig1\\_327325372](https://www.researchgate.net/figure/The-flow-chart-of-the-algorithm-for-PCA-SIFT_fig1_327325372)

Abb. 7: A. E. Abdel-Hakim und A. A. Farag - CSIFT: A SIFT Descriptor with Color Invariant Characteristics

Abb. 8: Y. Ke und R. Sukthankar - PCA-SIFT: A More Distinctive Representation for Local Image Descriptors