KOLLOQUIUM BACHELORARBEIT



Hochschule für Angewandte Wissenschaften Hamburg Hamburg University of Applied Sciences

Department Informatik

Modellbasierte Handposenerkennung

Hannes Dieck Studiengang Technische Informatik

Betreuender Prüfer: Prof. Dr.-Ing.

Birgit Wendholt

Zweitgutachter: Prof. Dr.-Ing. Andreas Meisel

Dezember 2013





- **►INTRO**
- ► ANALYSE
- **►**LÖSUNG
- ► FAZIT & AUSBLICK





- **►INTRO**
- ► ANALYSE
- ►LÖSUNG
- ► FAZIT & AUSBLICK





Motivation

Warum Posenerkennung?

- Erweiterte Grasping-HCI
 - Robotersteuerung und -training
 - Interaktion mit virtuellen und realen
 - Objekten
 - Aktivitätserkennung

Warum <u>visuelle</u> Handposenerkennung?

Kein Cyber Glove

Zielsetzung: Entwicklung eines Framework zur modellbasierten Handposenerkennung



- ►INTRO
- ► ANALYSE
 - ▶ PROBLEMBEREICH
 - ▶ VORVERARBEITUNG
 - ► VIEW-BASED ESTIMATION
 - ► MODEL-BASED ESTIMATION
- **L**OSUNG
- ► FAZIT & AUSBLICK





Distal Interphalangeal Joints (DIJ)

Proximal Interphalangeal Joints (PIJ)

Metacarpophalangeal Joints (MCP)

Carpometacarpal Joints (CMC)

Hochschule für Angewandte Wissenschaften Hamburg

Hamburg University of Applied Sciences

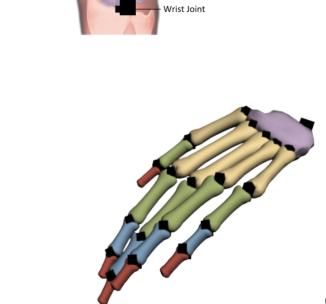
Definition Posenerkennung

Pose = aktueller Bewegungszustand
der artikulierten Hand
Zustand ergibt sich aus
Degrees of Freedom (DOFs) der Hand
Bewegung um die Verbindungsstellen

Ziel visuelle Handposenerkennung?

der Knochen (Joints)

 Wertmäßige Bestimmung (Messung) der DOFs aus einem Kamerabild



Carpals





Hochschule für Angewandte Wissenschaften Hamburg

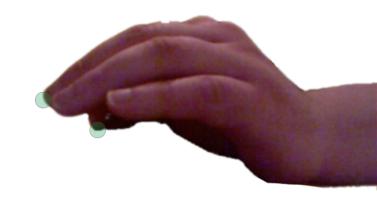
Hamburg University of Applied Sciences

Schwierigkeiten

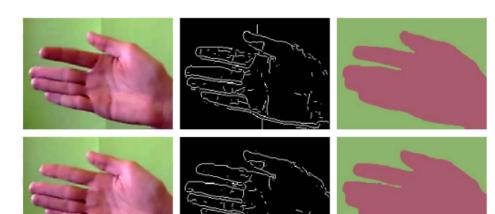
Allgemeine Schwierigkeit der Objekterkennung

- Unkontrollierte Umgebung
- Große Anzahl zu verarbeitender Daten

Selbstverdeckung Nichtlineare Abbildung ⇔ Mehrdeutigkeit (Ambiguity)



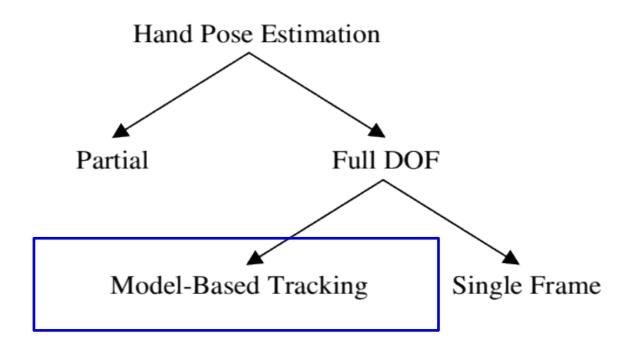






Abgrenzung und Zielsetzung

Ersten Ansatzpunkt liefern Erol u.a. (2007)





- ►INTRO
- ► ANALYSE
 - ► PROBLEMBEREICH
 - ► VORVERARBEITUNG
 - ► VIEW-BASED ESTIMATION
 - ► MODEL-BASED ESTIMATION
- **L**OSUNG
- ► FAZIT & AUSBLICK





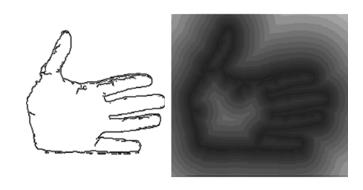
Segmentierung & Merkmalsextraktion

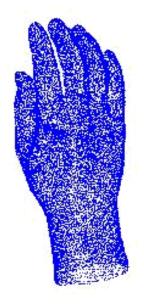
Segmentierungsmethoden:

- Hautfarbenmodell
- Depth Thresholding

Basis-Merkmalstypen:

- Keypoints (z.B. Ecken o. Wendepunkte)
- Kantenzüge ⇒ Distanztransformation
- Tiefenmerkmale









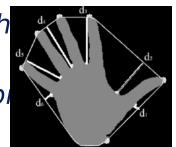
- ► INTRO
- ► ANALYSE
 - ► PROBLEMBEREICH
 - ► VORVERARBEITUNG
 - ► VIEW-BASED ESTIMATION
 - ► MODEL-BASED ESTIMATION
- **L**OSUNG
- ► FAZIT & AUSBLICK





Partielle Handposenerkennung (Appearance Based)

Ziel: Bestimmung von Merkmalen mit hoh Informationsgehalt (High-Level Features) = Detektion von Handteilen (z.B. Fingerspi Verarbeitung:



- direkt die Merkmalsposition
- dynamische Gestenklassifikation
- Klassifizierung ausgewählter statischer
- Posen

Meist sehr performant in Echtzeit (> 60 Hz)

- +umsetzbar
- +Keine allgemeine Garantie für die
- -Messbarkeit der Merkmale



Single View Pose Estimation

Ziel: Allgemeine Bestimmung der kompletten 3D-Handpose zu jeder Zeit aus einem einzelnen Aufnahmebild

Exempel-basierte Beschreibung der Abbildung zwischen Handmerkmalsraum

- ⇒und DOF-Zustandsraum
- 1.Template Matching = Direkter Vergleich mit Exempeln
- 2.Stetige Abbildung erlernen
- 3. Klassifizierung einzelner Handteile und anschließende

• explizite Zusammenführung [Yuan Yao u₋a. 2012]

Nachteile:

Direkte Abhängigkeit von

- dem Exempel-Datensatz
- Stark von Mehrdeutigkeiten
- betroffen ⇒ weniger robuste I



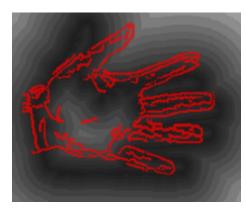
- ► INTRO
- ► ANALYSE
 - ► PROBLEMBEREICH
 - ► VORVERARBEITUNG
 - ► VIEW-BASED ESTIMATION
 - ► MODEL-BASED ESTIMATION
- **LÖSUNG**
- ► FAZIT & AUSBLICK





Modellbasierter Ansatz

- ►Ziel: Online-Anpassung und Vergleich eines parametrisierten Handmodells mit der aufgenommenen Hand
- ► Modellparameter reflektieren
 - ► Hand-DOF
- 1.Strukturmodell
 - Unabhängige 3D-Primitive
 - Einheitliches Polygon Mesh
- 2. Kinematik modell zur Modelltransformation
 - z.B. Skeleton Model
 - inklusive Constraints
- 3.Observationsmodell
 - Messung des Anpassungsfehlers
 - Distanztransformation oder
 - direkter Vergleich von Tiefenpixeln





Parametersuche und Tracking

Suche Parameterkonstellation, die minimalen Fehler verursacht = Optimierungsproblem

Problem: Mehrdeutigkeiten verursachen

mehrere Extrema

Lösung: Ausnutzen der temporalen

Kontinuität

⇒ Rekursives Tracking

Anfangswertproblem \Rightarrow Initialisierung:

- Iterative Closesd Point (ICP)Algorithmus [Breuer 2005]
- Single View Pose Estimation Verfahren



Trackingverfahren

Single Hypothesis Tracking (SHT) mit lokaler Optimierung

Gradientenbasierte Verfahren

Stochastische Verfahren ohne Ableitung

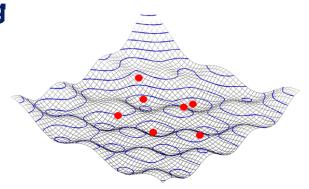
z.B. Unscented Kalman Filter (UKF)

Multiple Hypothesis Tracking (MHT):

Partikelfilter (Sequenzielle Monte Carlo² Mathode

Particle Swarm Optimization (PSO) [Oikonomidis u.a. 2011]

SHT mit globaler Optimierung







- ► INTRO
- ► ANALYSE
- **►**LÖSUNG
 - ► ROADMAP
 - ► OFFLINE PHASE
 - ► PSO TRACKING
 - ► ARCHITEKTUR
 - ► ONLINE MODELLE
- ► FAZIT & AUSBLICK





Entwicklungsziele

1.Offline

- Kamerakalibrierung
- Modellierung
 - Strukturmodell = Polygon-Mesh
 - Offline Kinematikmodell = Skeleton
 - Statistisches Hautfarbenmodell

2.Online

- Framework-Implementierung
 - Hautfarben-Segmentierungsmodul
 - Online Kinematikmodell
 - Observationsmodell ⇒ Tiefenbildvergleich mit GPU-Beschleunigung + Distanztransformation
 - Tracking = Particle Swarm Optimization
 - Initialisierung durch einfache Startpose



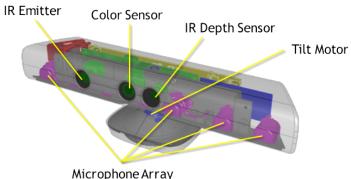
Plattform, Hardware, Tools und Bibliotheken

C/C++
Windows 7 auf Quad-Core
Microsoft Kinect
AMD Radeon HD 6870
Tools:



Bibliotheken:

- Kinect for Windows SDK
- DirectX 11 SDK (jetzt Windows SDK)
- OpenCV
- Collada DOM und boost c++ Libraries







- ► INTRO
- ► ANALYSE
- **►**LÖSUNG
 - ► ROADMAP
 - ► OFFLINE PHASE
 - ► PSO TRACKING
 - ► ARCHITEKTUR
 - ► ONLINE MODELLE
- ► FAZIT & AUSBLICK





Hochschule für Angewandte Wissenschaften Hamburg

Hamburg University of Applied Sciences

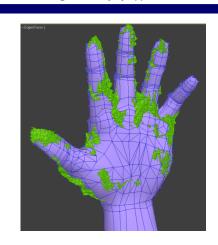
Offline Handmodellierung

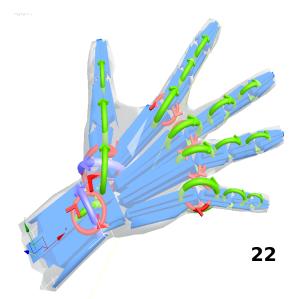
Erstellung in 3DSMax:

Modellierungsvorlagen aus

- 1.ausgewählten Tiefenbildern
- 2.Strukturmodellierung
- 3.Handskelett = Bones System
 - Bone = Transformationsmatrix
 - Skinning = Zuordnung
 - Struktur-Vertices zu
- 4.transformierbaren Bones

Ergebnis: Modell mit 27 DOFs







Statistisches Hautfarbenmodell

Aufbauend auf Gaussian Mixture Models

von Jones und Rehg (1999)

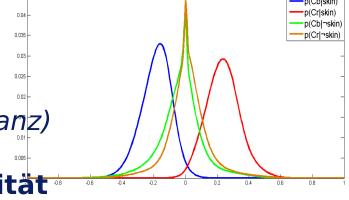
GMM approximiert bedingte

Wahrscheinlichkeitsverteilungen

Konvertierung RGB [] CbCr (ohne Luminanz)

Komprimierte Lookuptable

Unabhängigkeit von Farbintensität











- ► INTRO
- ► ANALYSE
- **►**LÖSUNG
 - ► ROADMAP
 - ► OFFLINE PHASE
 - ► PSO TRACKING
 - ► ARCHITEKTUR
 - ► ONLINE MODELLE
- ► FAZIT & AUSBLICK





Hochschule für Angewandte Wissenschaften Hamburg

Hamburg University of Applied Sciences

Particle Swarm Optimization Algorithmus

Iterativer Optimierungsalgorithmus von Kennedy und Eberhart (1995)

simuliert Sozialverhalten schwarmorientierter Organismen Ausgangslage: über den Parameterraum zufällig erzeugte Partikelmenge

Ziel: Partikelpositionen ändern, bis Minimum gefunden ist oder Abbruch

Speicherung von Bestwerten:

- Lokaler Bestwert = minimal verursachter Fehler eines
 Partikels
- Globaler Bestwert = minimaler Fehler aller Partikel
- Anpassung der Partikehtikels pCurrenti
- bewegungsrichtung durch

soziales Modell

kognitiv

sozial

Aktuelle Richtung \vec{v}_i

träge

25

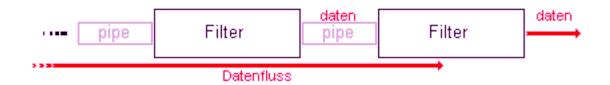


- ► INTRO
- ► ANALYSE
- **►**LÖSUNG
 - ► ROADMAP
 - ► OFFLINE PHASE
 - ► PSO TRACKING
 - ► ARCHITEKTUR
 - ► ONLINE MODELLE
- ► FAZIT & AUSBLICK





Erkennungspipeline



Mögliches Architektur-Pattern ?!? z.B. Pipes and Filters





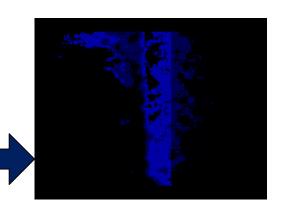
- ► INTRO
- ► ANALYSE
- **►**LÖSUNG
 - ► ROADMAP
 - ► OFFLINE PHASE
 - ► PSO TRACKING
 - ► ARCHITEKTUR
 - ► ONLINE MODELLE
- ► FAZIT & AUSBLICK



Segmentierung

Problem: Hautfarbenfilterung liefert keine zusammenhängende Pixelregion Lösung:

- 1. Suche eines besten Hautfarbenpixels
- 2.Pixel ist Seed-Point für
- 3. Tiefensegmentierung
- 4. Tiefensegmentierung durch Flood-Fill







Kinematikmodell und Rendering

- 1.Constraining der Modellparameter = statische Wertebereichsgrenzen
- 2. Handmodell-Transformation in zwei Teilen
- 3.CPU-basierte Anpassung der Bone-Transformation
 - 1.durch Modellparameter
 - 2.GPU-basiertes lineares Skinning im
 - 3. Vertex Shader
 - 4.Implizite Projektion der transformierten homogenen Koordinaten
- 4. ⇒ Bedarf Projektionsmatrix aus Camera Intrinsics





Observationsmodell (1)

Ziel: GPU-basierte Fehlermessung durch direkten Pixelvergleich (Tiefenbild vs. Model-Rendering)

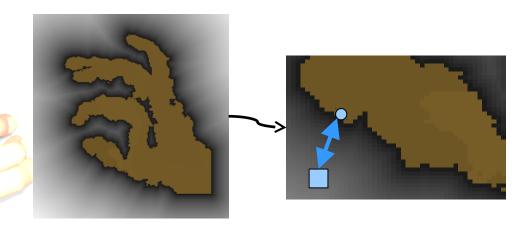
Per-Pixel-Fehler = | segmentierte Tiefenregion -Rendering |

• Problem: Was ist, wenn kein korrespondierender Pixel zur Messung vorhanden ist ?

Lösung: 3D-Euklidische Distanz zum nächsten

• Bild/Modell-Pixel [Hamer u.a. 2009]

z.B. durch Distanztransformierte bestimmen





Observationsmodell (2)

Zusammenfassung der Per-Pixel-Fehler di ähnlich wie Oikonomidis u.a. 2011

- 1.Berechnung durchschnittlicher Per-Pixel-Fehler
 - Nivellierung von Ausreißern durch Maximalwert δ
- 2.Normalisieren durch Koefizient σ
- 3. Variabler Penalty-Term zur Gewichtung von
- 4.nicht übereinstimmenden Pixeln
- 5.Problem: Viele unabhängige parallele GPU-Threads
- ⇒ Wie den Fehler GPU-basiert zusammenfassen?
- z.B. durch Multiskalenansatz (hier Quadtree)
 - lim Geometry Shader





- ► INTRO
- ► ANALYSE
- ►LÖSUNG
- ► FAZIT & AUSBLICK





Was wurde erreicht?

1.Offline

- Kamerakalibrierung/
- Modellierung
 - Strukturmodell = Polygon-Mesh/
 - Offline Kinematikmodell = Skeleton/
 - Statistisches Hautfarbenmodel

2.Online

- Framework-Implementierung/
 - Hautfarben-Segmentierungsmodul/
 - Online Kinematikmodell/
 - Observationsmodell ⇒ Tiefenbildvergleich mit GPU-Beschleunigung + Distanztransformation
 - Tracking = Particle Swarm Optimization
 - Initialisierung durch einfache Startposé



Fazit

Modellbasiertes Tracking ist hilfreiches Werkzeug zur allgemeingültigen Posenerkennung

- Laufzeit vs. Generalität
- Lösung mit direkter Hardware-Unterstützung ohne GPGPU-Toolkit-Overhead Direkte Verfahrensverbesserungen:
 - Initialisierung/Kombination mit Single View Pose Estimation
 - Integrierte Segmentierung mit effektivem Hautfarben-Objekt-Tracking
 - Komplexeres Constraint-Modell (z.B. erlernt)
 - Tile-basierte Fehlerauswertung im Observationsmodell



Ausblick

Hardware:

- Schnellere Tiefensensoren mit höherer Auflösung
- Weitere General Purpose SIMD-Hardware (nicht nur GPGPU)

Modellerweiterungen:

Dynamische Modellkalibrierung = Rekonstruktion

- der Handstruktur aus Aufnahme (z.B. Kinect Fusion)
- Dynamisches Level of Detail
- Physik- und Kollisionsmodelle

Erweiterte Perzeption:

- 2 oder N Hände im Eingabebild [Oikonomidis u.a. 2012]
- Interaktion mit Objekt
- [Hamer u.a. 2009; Oikonomidis u.a. 2011]

Anwendungsspezifisch:

- Mobile Geräte z.B. Google Glass 2.0
- Augmented- bzw. Mixed Reality



Danke !!!

Fragen ?!?





Bildquellen

[Folie 4] Spielberg, Steven (2002): Minority Report.

[Folie 4] AnyTouch (2013): Digitas Labs Paris. Online verfügbar unter http://vimeo.com/43108191.

[Folie 4] Simulations- und Softwaretechnik (Hg.) (2013): Interaction

Techniques. DLR. Online verfügbar unter

http://www.dlr.de/sc/Portaldata/15/Resources/images/abteilung/scsrv/vroos/vroos direct interaction 250.jpg.

[Folie 4] Karlsruhe Institute of Technology (2013): Grasping and Manipulation. Online verfügbar unter

http://www.sfb588.uni-karlsruhe.de/userfiles/image/grasping.jpg.

[Folie 4] Kawasaki & Mouri Laboratory (Hg.) (2013): The Research of Force

Feedback Glove. Gifu University. Online verfügbar unter

http://robo.mech.gifu-u.ac.jp/content/research/VR/FFG.jpg.

[Folie 7] La Gorce u.a. (2011): Ambiguity. In: [La Gorce u.a 2011], S. 1794.

[Folie 8] Erol u.a. (2007): Hand Pose Estimation Taxonomie. In: [Erol u.a. 2007], S. 54.

[Folie 10] Zhigeng Pan u.a. (2010): Skin Color Segmentation; Fingertip Filter. In: [Zhigeng Pan u.a 2010], S. 220.

[Folie 10] Gang Hu; Gao, Q. (2011): Perceptual feature keypoints; CPP-GET. In: [Gang Hu u.a. 2011], S. 206.

[Folie 10,15] Ben Henia, Ouissem; Hariti, Mohamed; Bouakaz, Saida (2010): Distance Transform. In: [Ben Henia u.a. 2010], S. 4.



Bildquellen

[Folie 10] Farfield Technology (Hg.) (2013): Pointcloud. Online verfügbar unter

http://www.farfieldtechnology.com/products/toolbox/pointcloud/hand_dots_up.jpg.

[Folie 12] Tofighi, G.; Monadjemi, S.A; Ghasem-Aghaee, N. (2010): convexity defects. In: [Tofighi u.a. 2010], S. 3.

[Folie 12] Hackenberg, G.; McCall, R.; Broll, Wolfgang (2011): Finger

Extraction; Application. In: [Hackenberg u.a. 2011], S. 22, 25.

[Folie 12] Alon, Jonathan; Athitsos, V.; Quan Yuan; Sclaroff, S. (2009):

Number Gestures. In: [Alon u.a. 2009], S. 1686.

[Folie 12] Chan Wah Ng; Surendra Ranganath (2002): Pose Set. In: [Chan Wah Ng u.a. 2002], S. 994.

[Folie 13] Athitsos, Vassilis; Sclaroff, Stan (2003): Edge Database. In: [Athitsos u.a. 2003], S. 2.

[Folie 13] Keskin, C.; Kirac, F.; Kara, Y.E; Akarun, L. (2011): Hand Labeling. In: [Keskin u.a. 2011], S. 1231.

[Folie 15,16] Stenger, Björn Dietmar Rafael (2004): Quadrics Model; Error Function. In: [Stenger 2004], S. 33, 58, 85.

[Folie 17] angermayer.de (Hg.) (2013): Gradientenverfahren. Online verfügbar unter http://www.angermayer.de/padochp/pics/papic/Image104.gif

[Folie 17] Brown, J.A; Capson, D.W (2012): Particle Filter Convergence. In: [Brown u.a. 2012], S. 71.

MODELLBASIERTE HANDPOSENERKENNUNG



Bildquellen

[Folie 17] Universität Stuttgart (Hg.) (2013): PSO Quickoverview. Institut für Technische und Numerische Mechanik. Online verfügbar unter http://www.itm.uni-stuttgart.de/research/pso_opt/bilder/pso.gif.

[Folie 20] Microsoft (Hg.) (2013): Kinect Sensor Specification. Online verfügbar unter http://i.msdn.microsoft.com/dynimg/IC584396.png.

[Folie 26] Wagner, Stefan (2010): PSO Soziales Modell. In: [Wagner 2010].

[Folie 28] de.wikipedia.org (Hg.) (2013): Pipes and Filters. Online verfügbar

unter http://upload.wikimedia.org/wikipedia/de/3/33/PipesFilters.png.

[Folie 38] Oikonomidis, I.; Kyriazis, N.; Argyros, A.A (2012): Two Hand

Perception. In: [Oikonomidis u.a. 2012], S. 1862.

[Folie 38] Hamer, H.; Schindler, K.; Koller-Meier, E.; van Gool, L. (2009):

Hand-Object Perception. In: [Hamer u.a. 2009], S. 1481.

[Folie 38] Kastrenakes, Jacob (2013): Google Glass. Hg. v. theverge.com.

Online verfügbar unter

http://www.theverge.com/2013/8/12/4614966/google-glass-update-evernote-path-voice-commands-video-controls.





Hochschule für Angewandte Wissenschaften Hamburg

Hamburg University of Applied Sciences

Literatur

[Alon u.a. 2009] Alon, Jonathan; Athitsos, V.; Quan Yuan; Sclaroff, S. (2009): A Unified Framework for Gesture Recognition and Spatiotemporal Gesture Segmentation. In: *Pattern Analysis and Machine Intelligence, IEEE Transactions on 31 (9), S. 1685-1699. DOI:* 10.1109/TPAMI.2008.203.

[Albrecht u.a. 2003] Albrecht, Irene; Haber, Jörg; Seidel, Hans-Peter (2003): Construction and animation of anatomically based human hand models. In: Proceedings of the 2003 ACM SIGGRAPH/Eurographics symposium on Computer animation. Aire-la-Ville, Switzerland, Switzerland: Eurographics Association (SCA '03), S. 98-109. Online verfügbar unter http://dl.acm.org/citation.cfm?id=846276.846290.

[Argyros u.a. 2004] Argyros, Antonis A.; Lourakis, Manolis I. A. (2004): Real-Time Tracking of Multiple Skin-Colored Objects with a Possibly Moving Camera. In: In: ECCV, S. 368-379. [Athitsos u.a. 2003] Athitsos, Vassilis; Sclaroff, Stan (2003): Estimating 3D Hand Pose from a Cluttered Image. In: Computer Vision and Pattern Recognition, IEEE Computer Society Conference on 2, S. 432-432-9 vol.2. DOI: 10.1109/cvpr.2003.1211500.

[Autodesk 2013] Autodesk (2013): 3DS MAX. Online verfügbar unter http://www.autodesk.de/products/autodesk-3ds-max/overview, zuletzt geprüft am 16.09.2013.

[Barnes u.a. 2008] Barnes, Mark; Finch, Ellen Levy (2008): COLLADA 1.5.0 Specification. Online verfügbar unter http://www.khronos.org/files/collada_spec_1_5.pdf, zuletzt geprüft am 26.09.2013.

[Ben Henia u.a. 2010] Ben Henia, Ouissem; Hariti, Mohamed; Bouakaz, Saida (2010): A two-step minimization algorithm for model-based hand tracking. In: 18th International Conference on Computer Graphics, Visualization and Computer Vision (WSCG). Online verfügbar unter http://liris.cnrs.fr/publis/?id=4574.

[Bender u.a. 2003] Bender, Michael; Brill, Manfred (2003): Computergrafik. Ein anwendungsorientiertes Lehrbuch; [Website mit Quellcodes, Lösungen zu den Aufgaben, Einführungen in die Tools und mehr]. München, Wien: Hanser.

MODELLBASIERTE HANDPOSENERKENNUNG



Literatur

[boost.org 2013] boost.org (Hg.) (2013): Boost C++ Libraries. Online verfügbar unter http://www.boost.org/, zuletzt geprüft am 16.09.2013.

[Bradski u.a. 2008] Bradski, Gary R.; Kaehler, Adrian (2008): Learning OpenCV. Computer vision with the OpenCV library. 1. Aufl. Sebastopol, CA: O'Reilly.

[Bray u.a. 2004] Bray, M.; Koller-Meier, E.; Muller, P.; van Gool, L.; Schraudolph, N.N (2004): 3D hand tracking by rapid stochastic gradient descent using a skinning model. In: Visual Media Production, 2004. (CVMP). 1st European Conference on, S. 59-68.

[Breuer 2005] Breuer, Pia (2005): Entwicklung einer prototypischen Gestenerkennung in Echtzeit unter Verwendung einer IR Tiefenkamera. Diplomarbeit. Universität Koblenz Landau, Koblenz, GE. Institut für Computervisualistik.

[Brown u.a. 2012] Brown, J.A; Capson, D.W (2012): A Framework for 3D Model-Based Visual Tracking Using a GPU-Accelerated Particle Filter. In: Visualization and Computer Graphics, IEEE Transactions on, title=A Framework for 3D Model-Based Visual Tracking Using a GPU-Accelerated Particle Filter 18 (1), S. 68-80. DOI: 10.1109/TVCG.2011.34.

[Causo u.a. 2008] Causo, A.; Ueda, E.; Kurita, Y.; Matsumoto, Y.; Ogasawara, T. (2008): Model-based hand pose estimation using multiple viewpoint silhouette images and Unscented Kalman Filter. In: Robot and Human Interactive Communication, 2008. RO-MAN 2008. The 17th IEEE International Symposium on, S. 291-296.

[Chan Wah Ng u.a. 2002] Chan Wah Ng; Surendra Ranganath (2002): Real-time gesture recognition system and application. In: *Image and Vision Computing 20 (13-14), S.* 993-1007. DOI: 10.1016/S0262-8856(02)00113-0.

MODELLBASIERTE HANDPOSENERKENNUNG



Literatur

[Clerc u.a. 2002] Clerc, M.; Kennedy, J. (2002): The particle swarm - explosion, stability, and convergence in a multidimensional complex space. In: *Evolutionary Computation, IEEE Transactions on 6 (1), S. 58-73. DOI: 10.1109/4235.985692.*

[collada-dom.sourceforge.net 2013] collada-dom.sourceforge.net (Hg.) (2013): COLLADA Document Object Model. Online verfügbar unter http://collada-dom.sourceforge.net/, zuletzt geprüft am 16.09.2013.

[Eberhart u.a. 1995] Eberhart, R.; Kennedy, J. (1995): A new optimizer using particle swarm theory. In: Micro Machine and Human Science, 1995. MHS '95., Proceedings of the Sixth International Symposium on, S. 39-43.

[Erol u.a. 2007] Erol, Ali; Bebis, George; Nicolescu, Mircea; Boyle, Richard D.; Twombly, Xander (2007): Vision-based hand pose estimation: A review. In: *Comput. Vis. Image Underst.* 108 (1-2), S. 52-73. DOI: 10.1016/j.cviu.2006.10.012.

[Gang Hu u.a. 2011] Gang Hu; Gao, Q. (2011): Gesture Analysis Using 3D Camera, Shape Features and Particle Filters. In: Computer and Robot Vision (CRV), 2011 Canadian Conference on, S. 204-211.

[Hackenberg u.a. 2011] Hackenberg, G.; McCall, R.; Broll, Wolfgang (2011): Lightweight palm and finger tracking for real-time 3D gesture control. In: Virtual Reality Conference (VR), 2011 IEEE, S. 19-26.

[Hamer u.a. 2009] Hamer, H.; Schindler, K.; Koller-Meier, E.; van Gool, L. (2009): Tracking a hand manipulating an object. In: Computer Vision, 2009 IEEE 12th International Conference on, S. 1475-1482.

[Hui Liang u.a. 2012] Hui Liang; Junsong Yuan; Thalmann, Daniel (2012): 3D fingertip and palm tracking in depth image sequences. In: Proceedings of the 20th ACM international conference on Multimedia. New York and NY and USA: ACM (MM '12), S. 785-788. Online unter http://doi.acm.org/10.1145/2393347.2396312.

MODELLBASIERTE HANDPOSENERKENNUNG



Literatur

[Jones u.a. 1999] Jones, M.J; Rehg, J.M (1999): Statistical color models with application to skin detection. In: Computer Vision and Pattern Recognition, 1999. IEEE Computer Society Conference on, Bd. 1, S. -280 Vol. 1.

[Kennedy u.a. 1995] Kennedy, J.; Eberhart, R. (1995): Particle swarm optimization. In: Neural Networks, 1995. Proceedings., IEEE International Conference on, Bd. 4, S. 1942-1948 vol.4.

[Keskin u.a. 2011] Keskin, C.; Kirac, F.; Kara, Y.E; Akarun, L. (2011): Real time hand pose estimation using depth sensors. In: Computer Vision Workshops (ICCV Workshops), 2011 IEEE International Conference on, S. 1228-1234.

[La Gorce u.a. 2011] La Gorce, M. de; Fleet, D.J; Paragios, N. (2011): Model-Based 3D Hand Pose Estimation from Monocular Video. In: *Pattern Analysis and Machine Intelligence, IEEE Transactions on, title=Model-Based 3D Hand Pose Estimation from Monocular Video 33 (9), S. 1793-1805. DOI: 10.1109/TPAMI.2011.33.*

[Lepetit u.a. 2005] Lepetit, V.; Lagger, P.; Fua, P. (2005): Randomized trees for real-time keypoint recognition. In: Computer Vision and Pattern Recognition, 2005. CVPR 2005. IEEE Computer Society Conference on, Bd. 2, S. 775-781 vol. 2.

[Microsoft 2013] Microsoft (2013): DirectX Graphics and Gaming. Hg. v. Microsoft Developer Network (MSDN). Online verfügbar unter

http://msdn.microsoft.com/en-us/library/ee663274%28v=vs.85%29.aspx, zuletzt geprüft am 16.09.2013.

[Microsoft 2013] Microsoft (2013): Kinect for Windows. Hg. v. Microsoft Corporation. Online verfügbar unter http://www.microsoft.com/en-us/kinectforwindows/, zuletzt geprüft am 15.09.2013.

[Microsoft 2013] Microsoft (Hg.) (2013): Kinect for Windows SDK. Online verfügbar unter http://msdn.microsoft.com/en-us/library/hh855347.aspx, zuletzt geprüft am 17.09.2013.

MODELLBASIERTE HANDPOSENERKENNUNG

Literatur

[Oikonomidis u.a. 2011] Oikonomidis, I.; Kyriazis, N.; Argyros, A.A (2011): Full DOF tracking of a hand interacting with an object by modeling occlusions and physical constraints. In: Computer Vision (ICCV), 2011 IEEE International Conference on, S. 2088-2095.

[Oikonomidis u.a. 2012] Oikonomidis, I.; Kyriazis, N.; Argyros, A.A (2012): Tracking the articulated motion of two strongly interacting hands. In: Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR), 2012 IEEE Conference on, S. 1862-1869.

[Oikonomidis u.a. 2011] Oikonomidis, Iason; Kyriazis, Nikolaos; Argyros, Antonis A. (2011): Efficient model-based 3D tracking of hand articulations using Kinect. In: Proceedings of the British Machine Vision Conference: BMVA Press, S. 101.1-101.11.

[opencv.org 2013] opencv.org (Hg.) (2013): OpenCV. Online verfügbar unter http://opencv.org/, zuletzt geprüft am 16.09.2013.

[Petersen 2013] Petersen, Iwer (2013): Using object tracking for dynamic video projection mapping. Bachelorthesis. Hochschule für Angewandte Wissenschaften, Hamburg. Fakultät Technik und Informatik.

[Romero u.a. 2009] Romero, J.; Kjellstrom, H.; Kragic, D. (2009): Monocular real-time 3D articulated hand pose estimation. In: Humanoid Robots, 2009. Humanoids 2009. 9th IEEE-RAS International Conference on, S. 87-92.

[Rosales u.a. 2001] Rosales, Romer; Athitsos, Vassilis; Sigal, Leonid; Sclaroff, Stan (2001): 3D Hand Pose Reconstruction Using Specialized Mappings. In: In ICCV, S. 378-385. [Rosenfeld u.a. 1966] Rosenfeld, Azriel; Pfaltz, John L. (1966): Sequential Operations in Digital Picture Processing. In: J. ACM 13 (4), S. 471-494. DOI: 10.1145/321356.321357.

MODELLBASIERTE HANDPOSENERKENNUNG Hochschule für Angewandte W



Hochschule für Angewandte Wissenschaften Hamburg

Hamburg University of Applied Sciences

Literatur

[Sharp 2008] Sharp, Toby (2008): Implementing Decision Trees and Forests on a GPU. In: David Forsyth, Philip Torr und Andrew Zisserman (Hg.): Computer Vision - ECCV 2008, Bd. 5305: Springer Berlin Heidelberg (Lecture Notes in Computer Science), S. 595-608. Online verfügbar unter http://dx.doi.org/10.1007/978-3-540-88693-8_44.

[Shimada u.a. 2001] Shimada, N.; Kimura, K.; Shirai, Y. (2001): Real-time 3D hand posture estimation based on 2D appearance retrieval using monocular camera. In: Recognition, Analysis, and Tracking of Faces and Gestures in Real-Time Systems, 2001. Proceedings. IEEE ICCV Workshop on, S. 23-30.

[Shotton u.a. 2011] Shotton, J.; Fitzgibbon, A.; Cook, M.; Sharp, T.; Finocchio, M.; Moore, R. et al. (2011): Real-time human pose recognition in parts from single depth images. In: Proceedings of the 2011 IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition. Washington, DC, USA: IEEE Computer Society (CVPR '11), S. 1297-1304. Online verfügbar unter http://dx.doi.org/10.1109/CVPR.2011.5995316.

[Stenger 2004] Stenger, Björn Dietmar Rafael (2004): Model-Based Hand Tracking Using A Hierarchical Bayesian Filter. Dissertation. University of Cambridge, Cambridge, UK. [Tofighi u.a. 2010] Tofighi, G.; Monadjemi, S.A; Ghasem-Aghaee, N. (2010): Rapid hand posture recognition using Adaptive Histogram Template of Skin and hand edge contour. In: Machine Vision and Image Processing (MVIP), 2010 6th Iranian, S. 1-5.

[Viola u.a. 2001] Viola, P.; Jones, M. (2001): Rapid object detection using a boosted cascade of simple features. In: Computer Vision and Pattern Recognition, 2001. CVPR 2001.

Proceedings of the 2001 IEEE Computer Society Conference on, Bd. 1, S. I-511-I-518 vol.1.



Hochschule für Angewandte Wissenschaften Hamburg

Hamburg University of Applied Sciences

Literatur

[Wagner 2010] Wagner, Stefan (2010): Partikelschwarmoptimierung. Technische Universität Chemnitz,. Online verfügbar unter http://www-user.tu-chemnitz.de/~wags/about/particle-swarm-optimization.pdf, zuletzt geprüft am 17.10.2013.

[Yuan Yao u.a. 2012] Yuan Yao; Yun Fu (2012): Real-Time Hand Pose Estimation from RGB-D Sensor. In: Multimedia and Expo (ICME), 2012 IEEE International Conference on, S. 705-710.

[Zhigeng Pan u.a. 2010] Zhigeng Pan; Yang Li; Mingmin Zhang; Chao Sun; Kangde Guo; Xing Tang; Zhou, S.Z (2010): A real-time multi-cue hand tracking algorithm based on computer vision. In: Virtual Reality Conference (VR), 2010 IEEE, S. 219-222.

