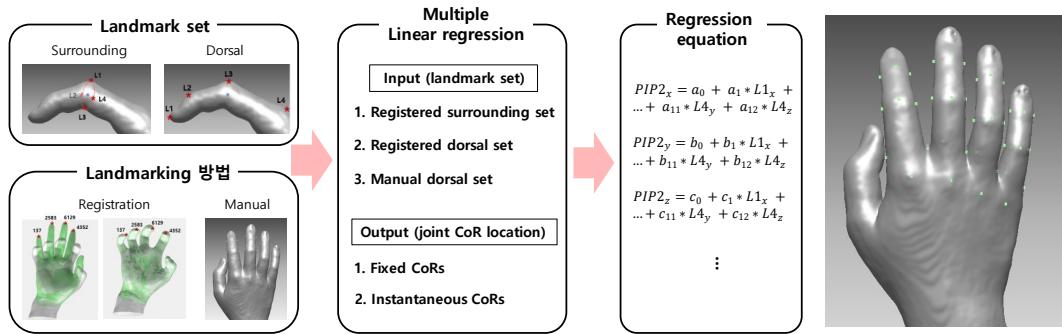
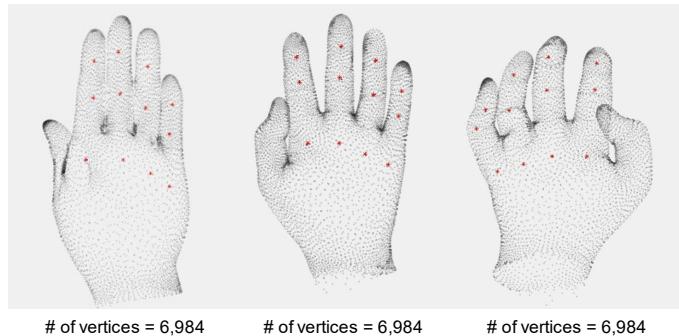




# A Method for the Estimation of Finger Joint Center of Rotation Using Dorsal Hand Surface Landmarks



정하영<sup>1</sup>, 홍영기<sup>1</sup>, 이원섭<sup>2</sup>, 유희천<sup>1</sup>

<sup>1</sup> 포항공과대학교 산업경영공학과

<sup>2</sup> 한동대학교 ICT창업학부

2021년 춘계학술대회

본 연구는 한국연구재단(NRF-2018R1C1B5047805, 2020R1F1A1050076)의 지원을 받아 수행되었습니다.

# Contents

---

## 1. 연구 배경 및 필요성

## 2. 연구 목적

## 3. 연구 방법 및 결과

- 3차원 복합 손 형상 데이터 구축
- 손가락 관절 회전 추정 모델 개발
- 손가락 관절 회전 추정 성능 평가

## 4. 토의

---

# 연구 배경

- Digital hand model은 **hand link, surface mesh**로 구성되어 손을 **가상으로 구현함**
- DHM의 적용 분야: 의학적 평가, 손 모델 애니메이션, 인체측정, 인간공학 디자인

Clinical assessment

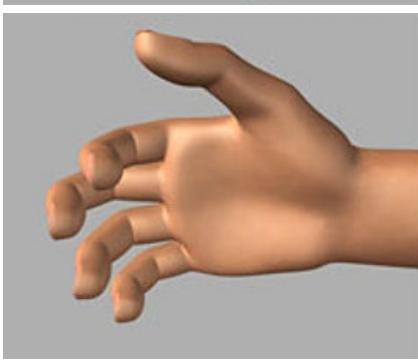
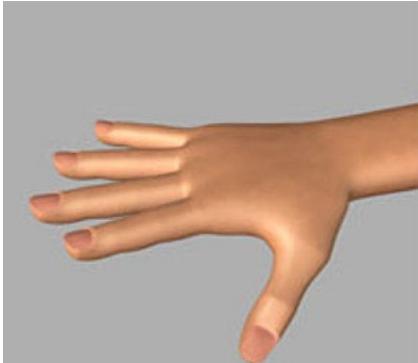


Before surgery

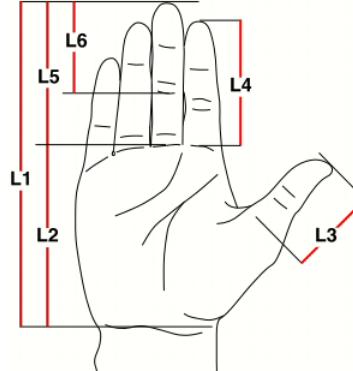


After surgery

Hand animation



Hand anthropometry



Measured Items	Mean (SD) in mm	p-value
Hand length	D $169.21 \pm 7.30$	0.182
	I $168.93 \pm 4.36$	
Index finger Length	D $65.32 \pm 3.61$	0.655
	I $64.90 \pm 1.61$	
Medius finger length	D $72.75 \pm 3.59$	0.846
	I $72.54 \pm 1.57$	
Ring finger length	D $68.01 \pm 3.88$	0.246
	I $68.05 \pm 2.14$	
Little finger length	D $53.63 \pm 3.98$	0.54
	I $53.13 \pm 1.28$	
Palm length perpendicular	D $97.05 \pm 5.09$	0.854
	I $97.02 \pm 3.15$	
Hand breadth with thumb	D $76.91 \pm 3.69$	0.68
	I $75.84 \pm 2.54$	
Hand breadth with wrist	D $52.08 \pm 3.16$	0.15
	I $51.87 \pm 2.58$	
Hand thickness	D $26.29 \pm 2.15$	0.14
	I $26.14 \pm 1.24$	
Hand circumference	D $177.73 \pm 9.0$	0.94
	I $177.64 \pm 2.1$	

D: Direct measurement method, I: Indirect measurement method.

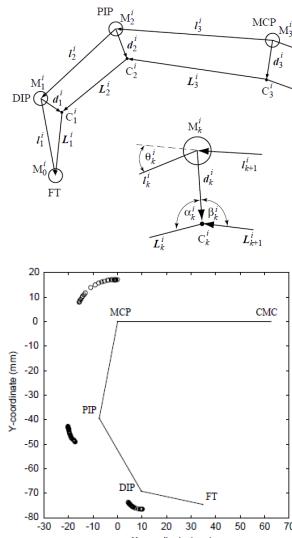
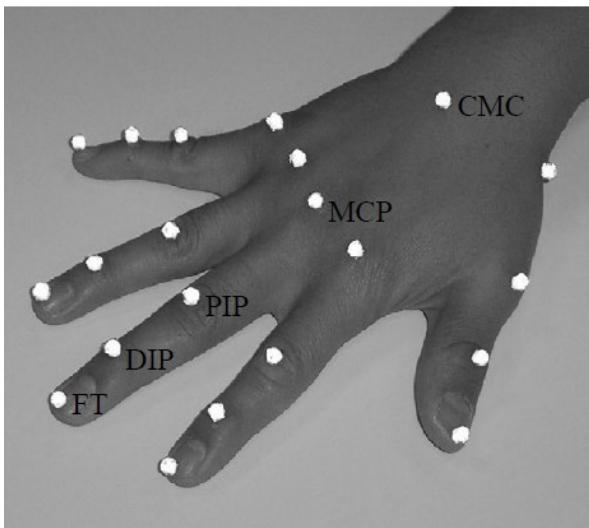
Ergonomic design



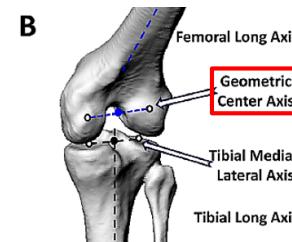
# Hand Link Model 구축 방법

- Hand link model은 손 자세를 구현하는데 필요하며, 정확하게 손가락 관절 회전 중심이 정의되어야 함
- 손가락 관절 회전 중심을 추정하는 방법으로 손 표면 기반, 뼈 기반 방법이 존재함

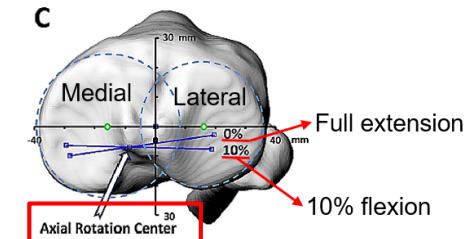
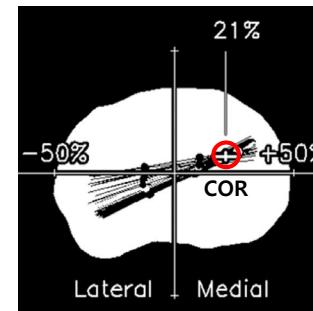
Surface-based hand joint COR estimation  
(Zhang et al., 2003)



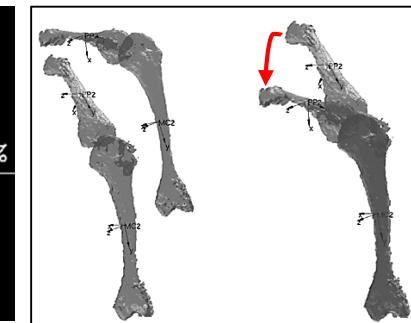
Skeleton-based hand joint COR estimation  
(Yong Feng et al., 2015)



(Yamaguchi et al., 2008)



(Stillfried et al., 2010)



# 기준 연구의 한계점

## □ 손 표면 기반 방법

- **비침습적 방법**으로 안전하게 측정 가능하나 **측정이 번거롭고 처리에 많은 노력이 요구됨**
- 손가락 관절 회전 중심 **추정 결과의 검증 불가**

## □ 뼈 기반 방법

- MRI나 CT-scan 같은 **침습적 방법**으로 **피실험자의 부담, 데이터 수집 및 처리 비용이 높음**
- 손 동작에 대해 **제한된 frame에 대해서만 측정**(자세별 scan 수 제한)

Type	뼈 기반 CoR 추정	표면 기반 CoR 추정
Data type	Medical images data (MRI/CT)	Surface motion data
Techniques	<ul style="list-style-type: none"><li>• Reuleaux, bone curvature, PCA</li></ul>	<ul style="list-style-type: none"><li>• Circle fitting, optimization</li></ul>
Strengths	<ul style="list-style-type: none"><li>• CoR 위치 시각화 용이</li><li>• 높은 정확성</li></ul>	<ul style="list-style-type: none"><li>• 데이터 수집 용이</li><li>• 비용</li><li>• 안전성</li></ul>
Limitations	<ul style="list-style-type: none"><li>• 비용</li><li>• 방사능 노출 위험</li><li>• 데이터 처리 시간</li></ul>	<ul style="list-style-type: none"><li>• Static mesh에서 CoR 추정 불가능</li><li>• 계산의 복잡성</li></ul>

# 연구 목적

3차원 손 형상 모델과 인체 참조점을 이용한  
손가락의 관절 회전 중심(Joint CoR) 추정

1. 3차원 손 형상 데이터 구축
2. Surface landmarks 기반 joint CoR 추정 모델 개발
3. Surface landmarks 기반 joint CoR 추정 모델 평가 및 검증



# 연구 절차

S1. 3차원 복합 손 형상 데이터 구축

- Deformable hand model
- Vertices and Faces
- Accurate joint CoR
- Hand Link model

S2. 손 표면 Landmark 기반 CoR 추정 모델 개발

- Dorsal Landmark Set
- Surrounding Landmark Set
- Multiple linear regression model

S3. CoR 추정 모델 성능 평가

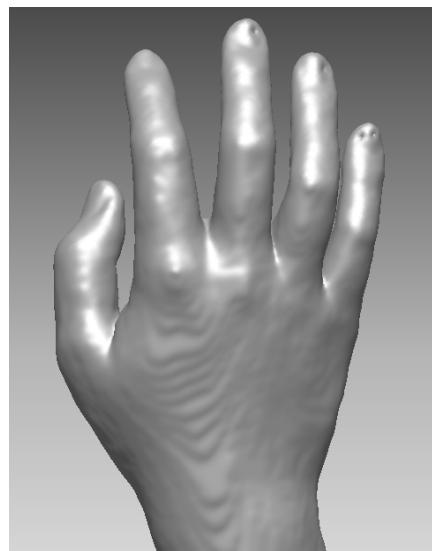
- Surrounding vs. Dorsal Set
- Performance evaluation  
(Previous vs. Present study)

# S1. 3차원 복합 손 형상 데이터

- 본 연구에서 사용된 **3D hand model**은 vertex, face, **surface mesh, center of rotation (CoR), skeletal structure**로 구성됨

- Vertex: model 표면을 이루는 점
- Face: 3개 또는 4개의 vertex를 이은 표면의 최소 단위
- Surface mesh: face가 합쳐진 model의 표면 형상

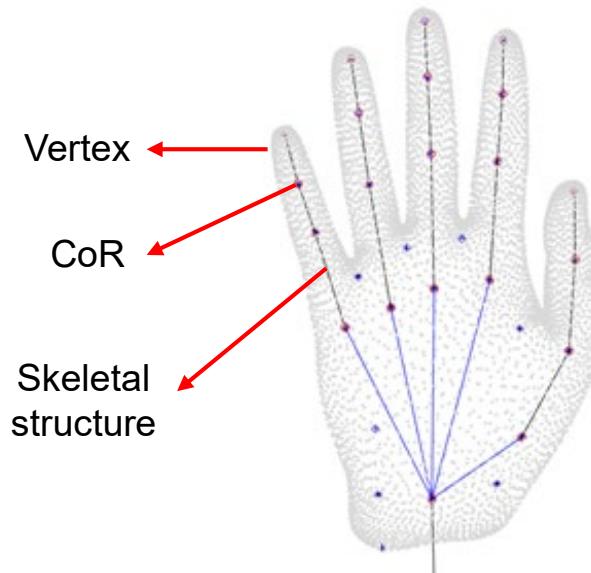
Surface mesh



Skeletal structure



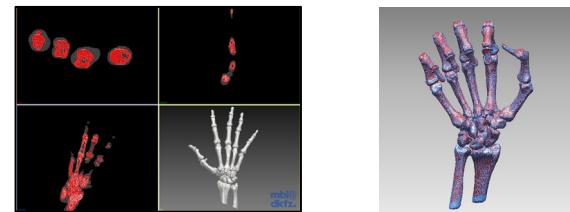
Hand model



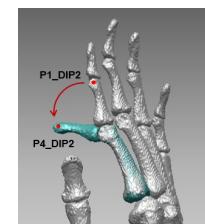
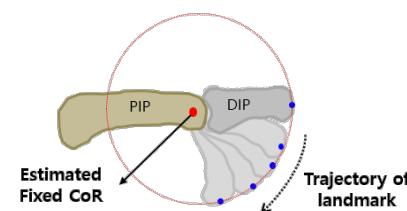
# 3차원 손 형상 데이터 구축 절차

- 본 연구의 3차원 손 형상 데이터는 skeletal structure, joint CoR (fixed & instantaneous), surface mesh를 포함하여 구축됨

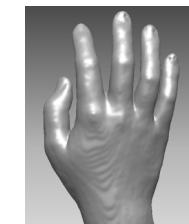
## S1. Skeletal structure 구축



## S2. Joint CoR 데이터 구축

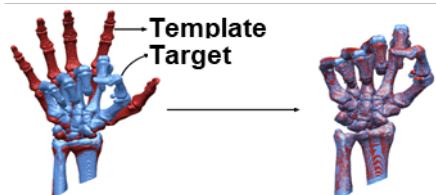
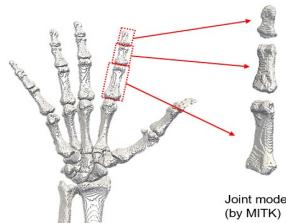
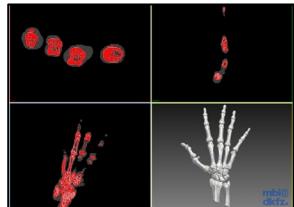


## S3. Surface mesh 구축



# 3차원 손 형상 데이터 구축: Skeletal Structure (1/2)

- CT scan 데이터 처리 프로그램(MITK; Nolden et al., 2013)을 사용하여 뼈 형상 추출
- Posture 1(편 자세)의 뼈 형상을 **template bone**으로 사용하여 나머지 자세에 적용



S1.

## 뼈 형상 추출

1. Masking: 피부 부분 제거
2. Segmentation of skeleton: 뼈 형상 추출

S2.

## Template bone 생성

Subtraction tool: 두 뼈 사이의 접촉 부분의 픽셀 제거

S3.

## Template bone registration

1. Pre-alignment: pick-3-point rigid registration
2. Fine-alignment: fine registration

# 3차원 손 형상 데이터 구축: Fixed Joint CoR (1/2)

- D-K method를 활용하여 추정된 fixed joint CoR 데이터의 consistency가 가장 높음  
⇒ reference fixed joint CoR로 구축

	PCA	Reuleaux	Bone curvature	Delonge-Kasa (D-K)
Mean distance	0.95	0.82	0.92	0.77
				Consistency ↑

$$\text{Mean distance, mm} = \frac{\sum_{i=1}^N \sum_{i \neq j} |X_i - X_j|^2}{C_N^2}$$



Mean distance ↓



Consistency ↑

$N$  = the number of postures used for joint CoR estimation

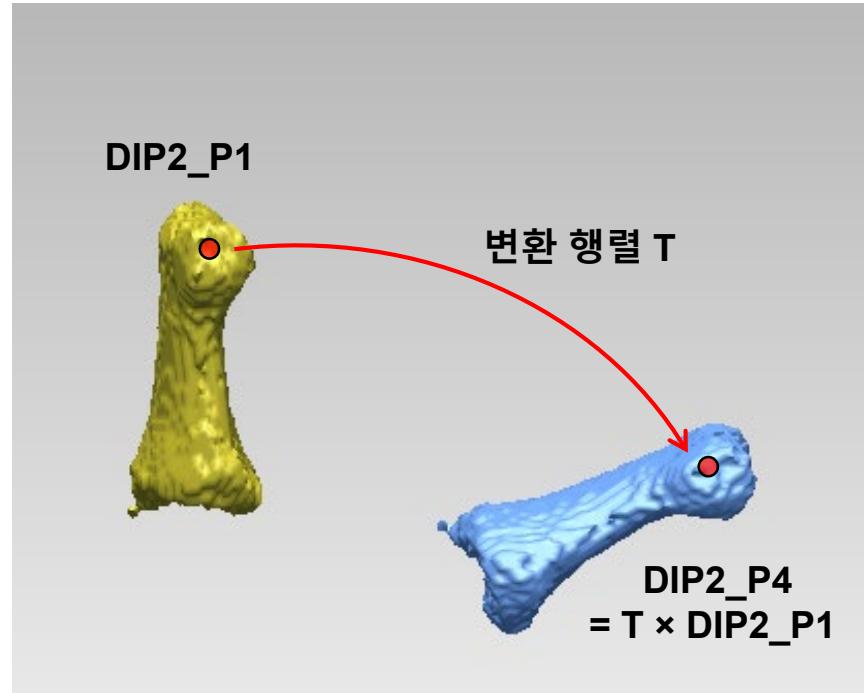
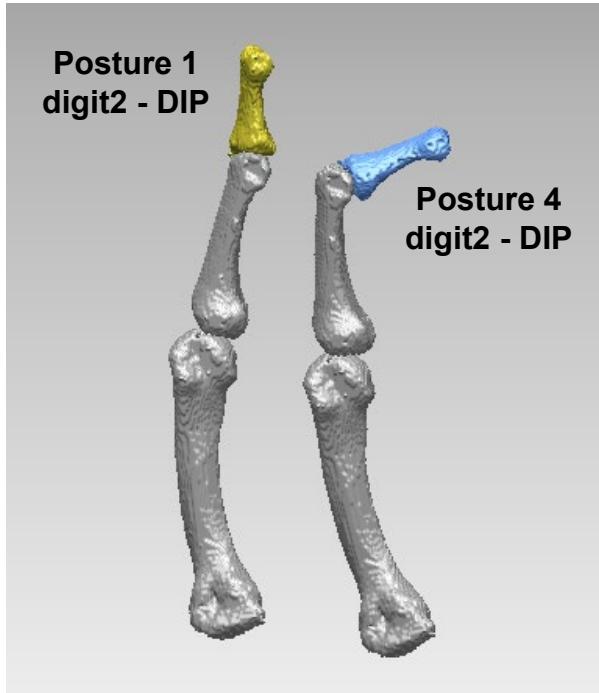
$X_i$  = the estimated joint CoR for posture  $i$

$C_N^2$  = the number of all possible combinations of two estimated joint CoRs chosen from  $N$



# 3차원 손 형상 데이터 구축: Fixed Joint CoR (2/2)

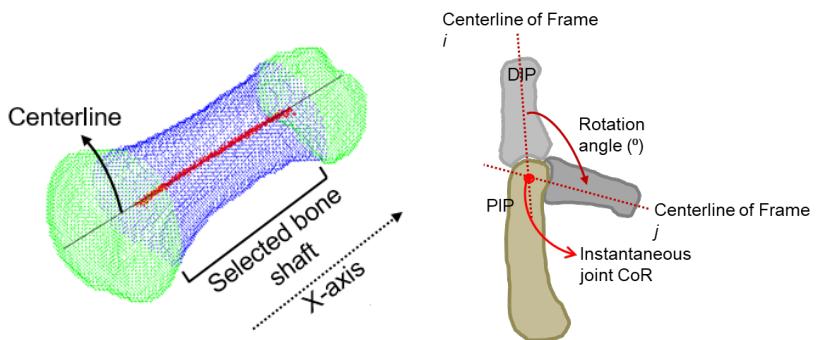
- Posture 1 (P1)에서 나머지 자세로 위치를 변환하는 **변환 행렬을 도출하여 posture 1~10 (P1 ~ P10)에서의 fixed joint CoR 데이터 구축**



# 3차원 손 형상 데이터 구축: Instantaneous Joint CoR

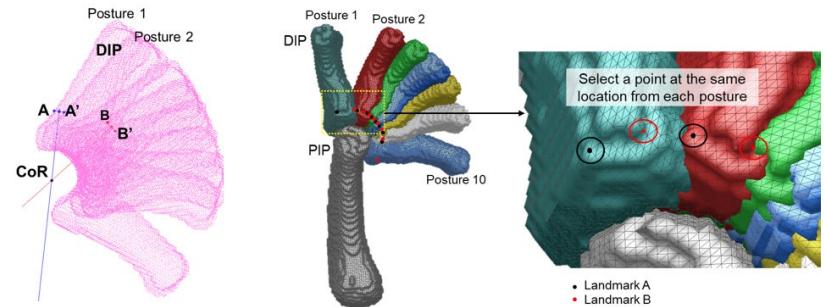
- 선행 연구(Lim et al. 2018)의 Instantaneous CoR 추정 방법 중 **PCA method** (Figueroa et al., 2016)를 활용하여 추정된 instantaneous CoR 데이터의 consistency가 가장 높음  
⇒ **reference instantaneous joint CoR로 구축**

Figueroa et al.'s method



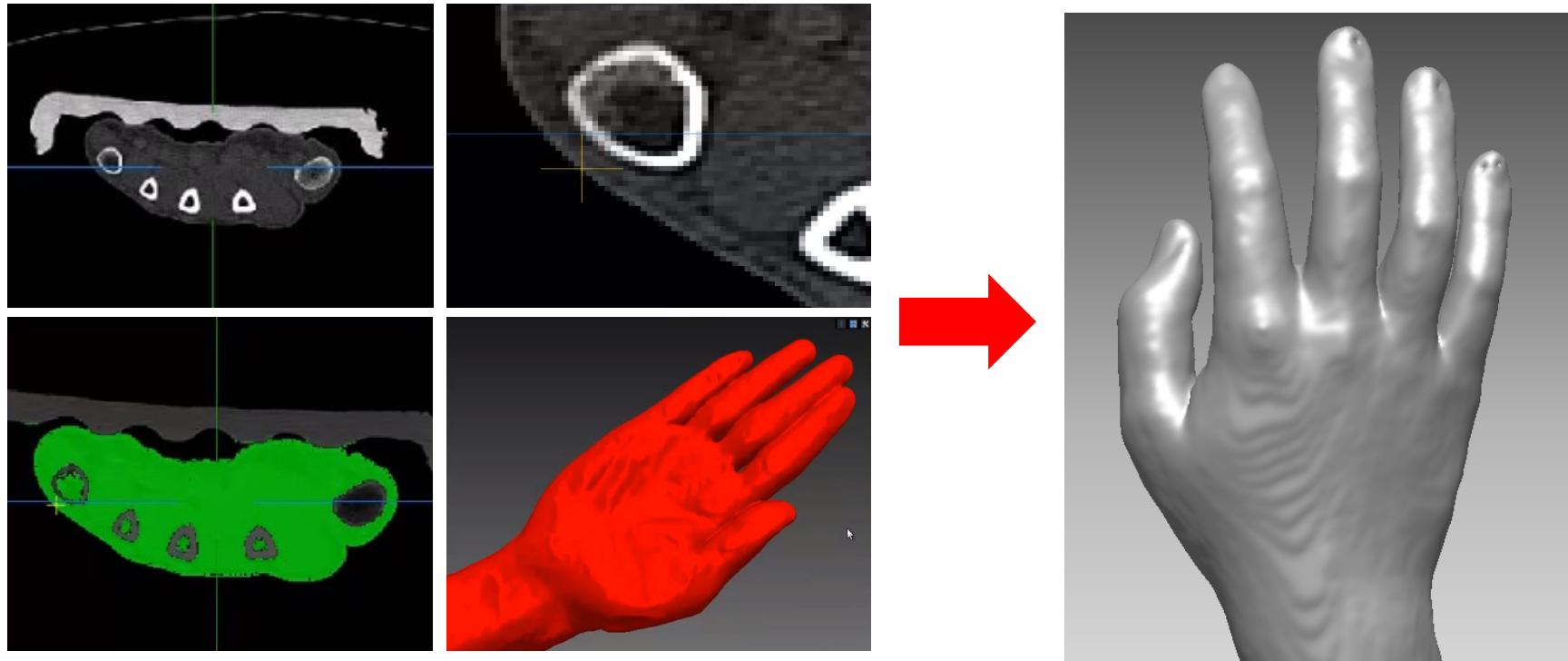
Consistency ↑

Reauleaux's method



# 3차원 손 형상 데이터 구축: Surface Mesh

- CT scan 데이터 처리 프로그램(MITK; Nolden et al., 2013)을 사용하여 **석고 부분과 뼈 부분을 분리**하고 **surface mesh** 구축



# Surface Mesh 데이터 특성

- Mesh마다 vertex의 개수가 다르고 vertex 위치의 일관성이 없음
- Template registration을 통해 vertex의 개수와 위치를 일관되게 할 수 있음

# of vertices = 77,092



# of vertices = 55,890

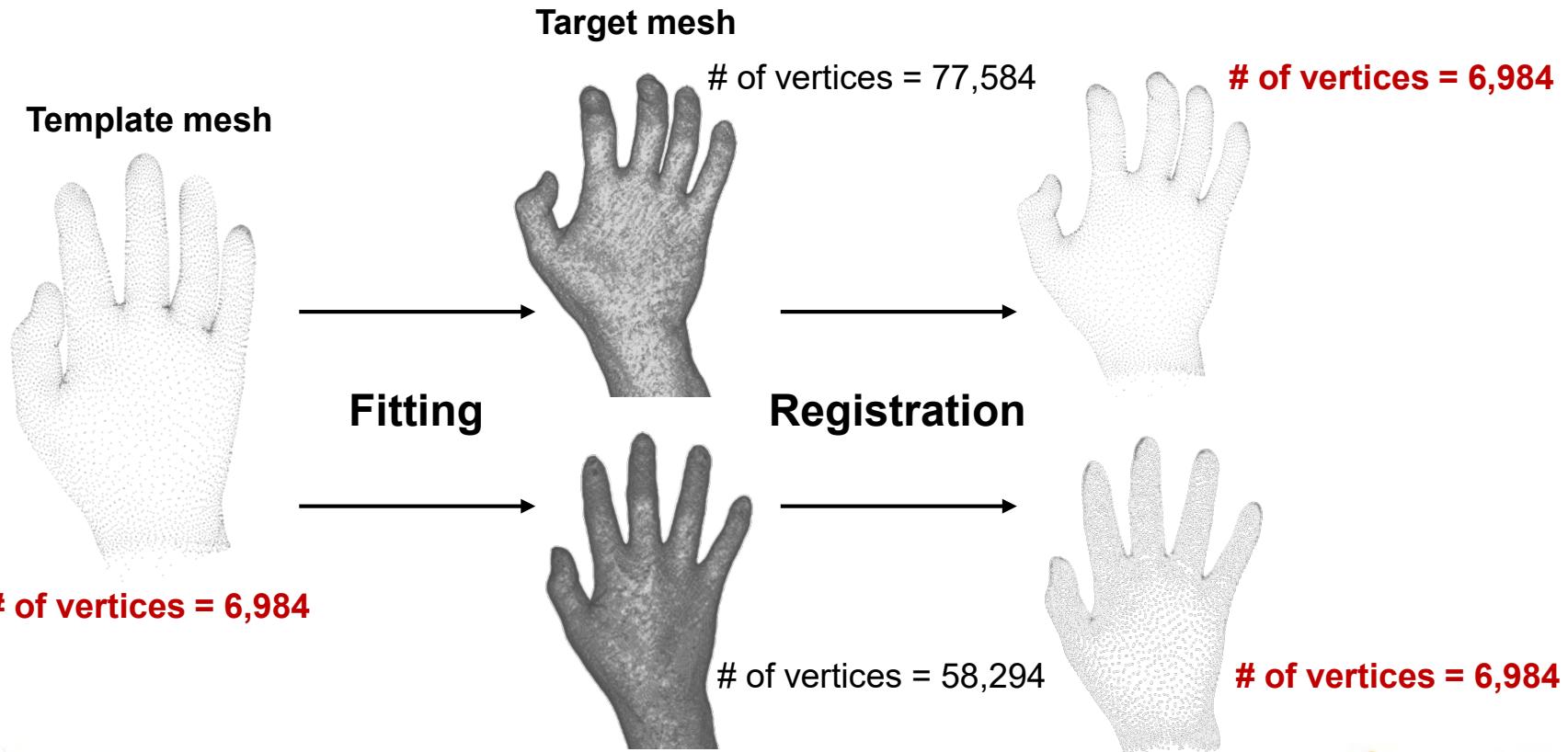


# of vertices = 80,744



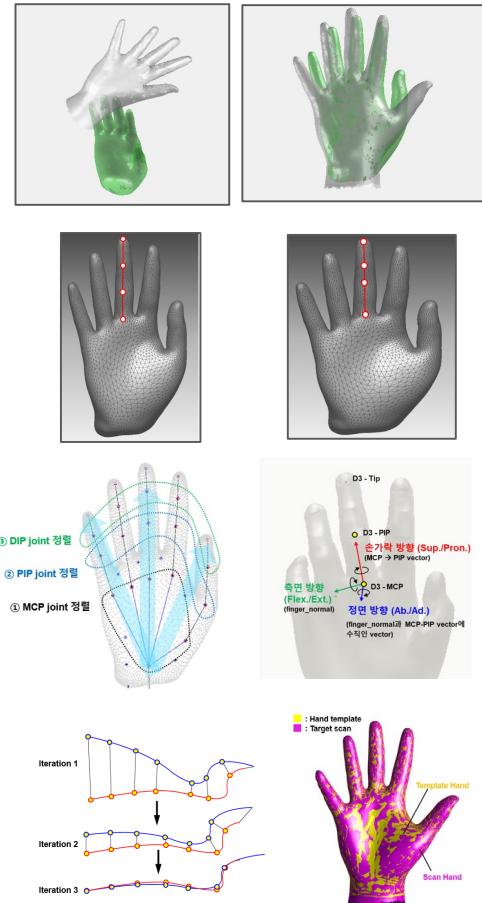
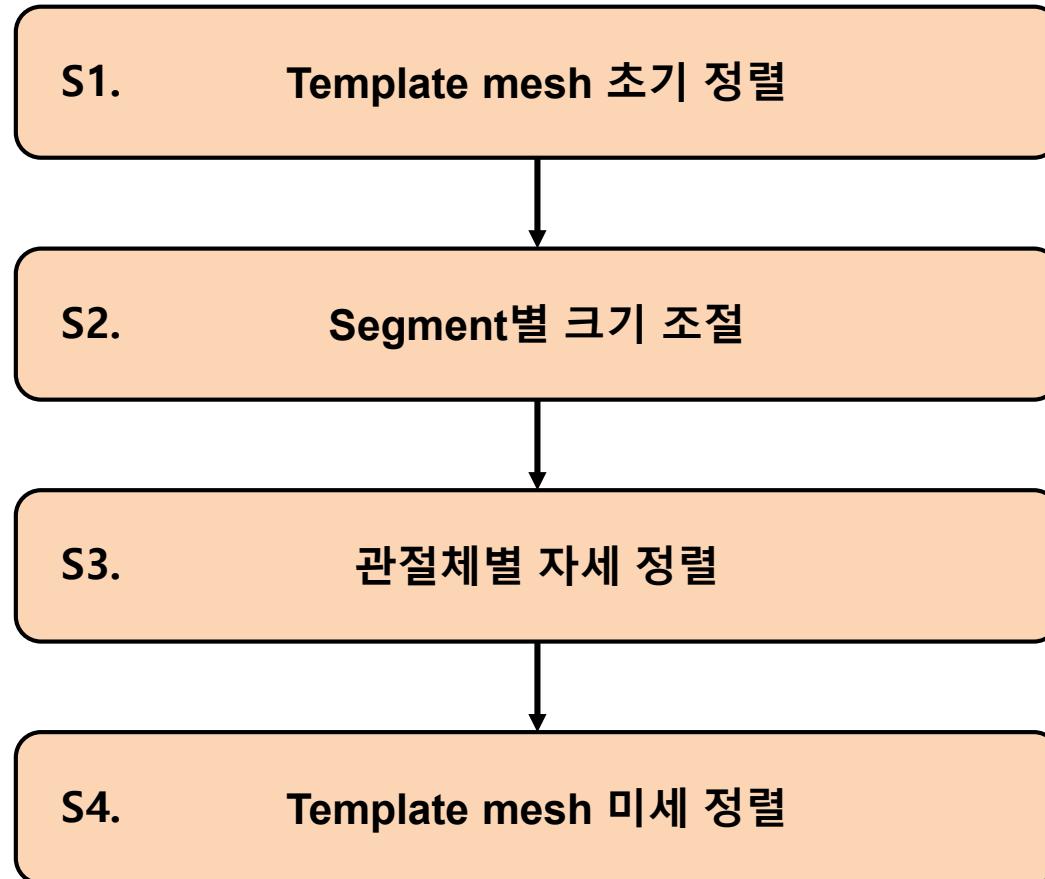
# Hand Template Registration 필요성

- 소규모의 landmark set으로 template mesh를 target mesh에 fitting
  - Surface mesh의 vertex 개수와 위치를 일관되게 하여 정형화된 mesh 데이터 구축 가능
  - Template의 vertex index를 활용하여 다수의 landmark set 도출 가능



# Hand Template Registration 절차

□ Hand template registration은 4단계 절차로 진행됨



# S1. Template Mesh 초기 정렬

□ Landmark를 기반으로 **Absolute Orientation Problem Solver** (Horn, 1987)을 활용하여 template model을 scan target과 유사한 크기, 방향으로 초기 정렬 수행

## ABSOR 구성 예시

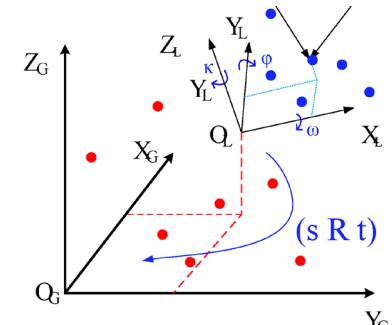
- Input data**
- 아래 점들의 공간 좌표
  - n template landmarks
  - n target landmarks

*Minimize*

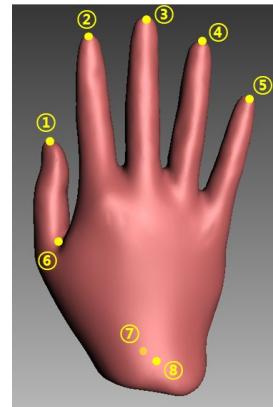
$$\sum_i \|R * A(:, i) + T - B(:, i)\|^2$$

## Output data

- Rotation matrix R
- Translation matrix T
- Scale factor s
- **Transform matrix M**

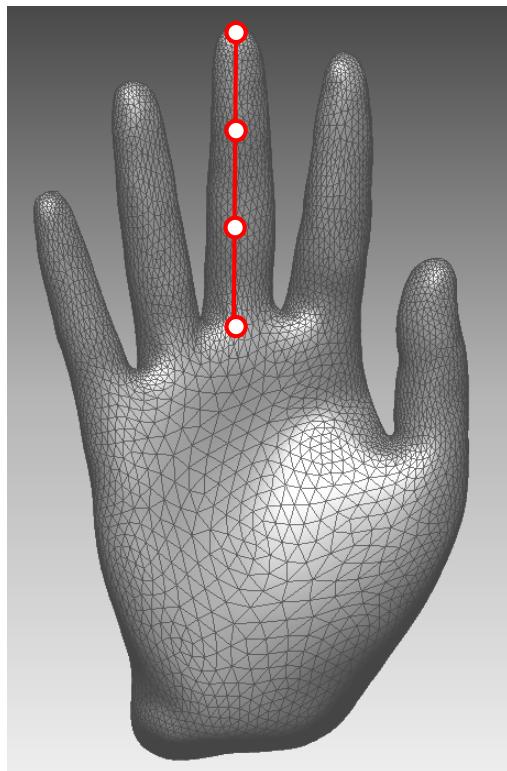


## 초기 정렬 과정



## S2. Segment별 크기 조절

- Hand CT scan 실험 시 측정한 segment 길이를 이용하여 template model의 **segment별 크기를 scan data와 유사하도록 조정**
- 크기 조절 시 **CoR**도 일관되게 **변환**



입력된 Landmarks 정보

손길이 비율 변수 적용 변환



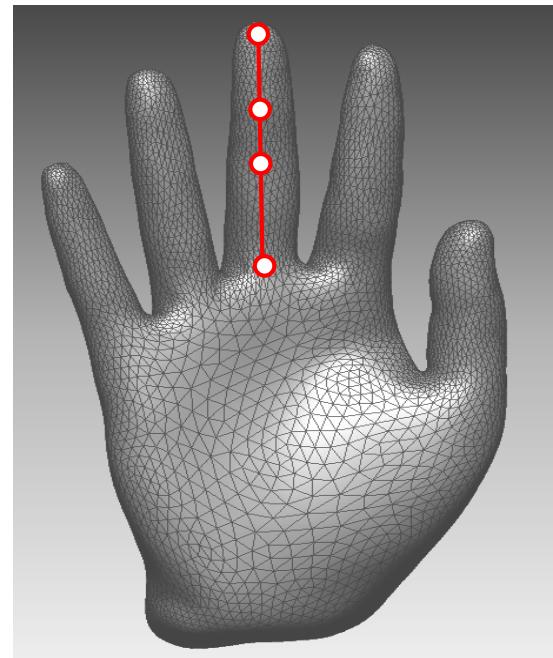
Template

- A: 0.3
- B: 0.4
- C: 0.3



Scan

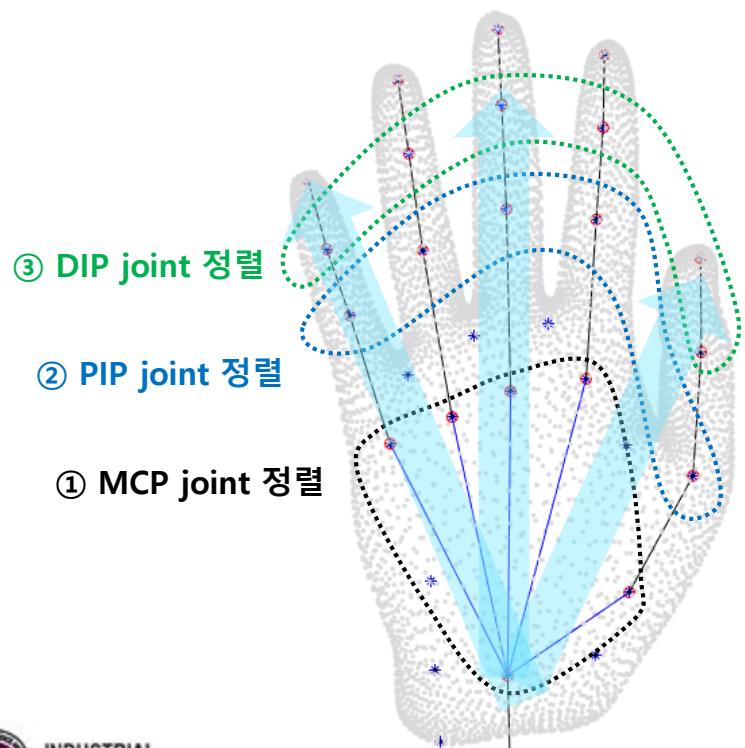
- A: 0.3
- B: 0.5
- C: 0.2



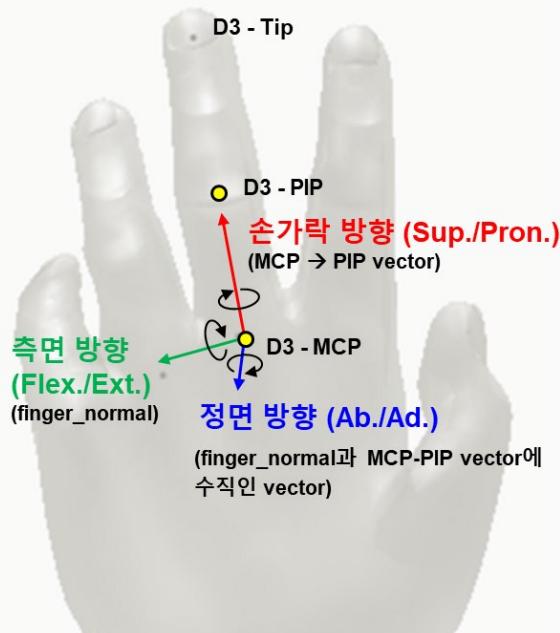
## S3. 관절체별 자세 정렬

- Template model의 자세 변환은 인체 관절의 자유도를 고려하여 설정된 관절들의 회전축을 중심으로 최대 동작 범위 내에서 최적화 방법(quasi-Newton method)을 이용하여 수행됨

Hand Template 관절체 정렬 순서



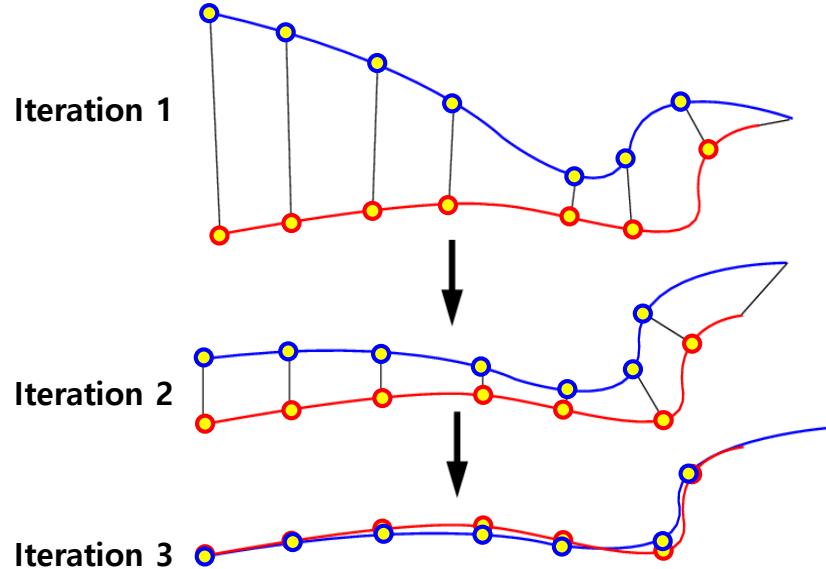
Hand Template 관절 회전축 구성 예시



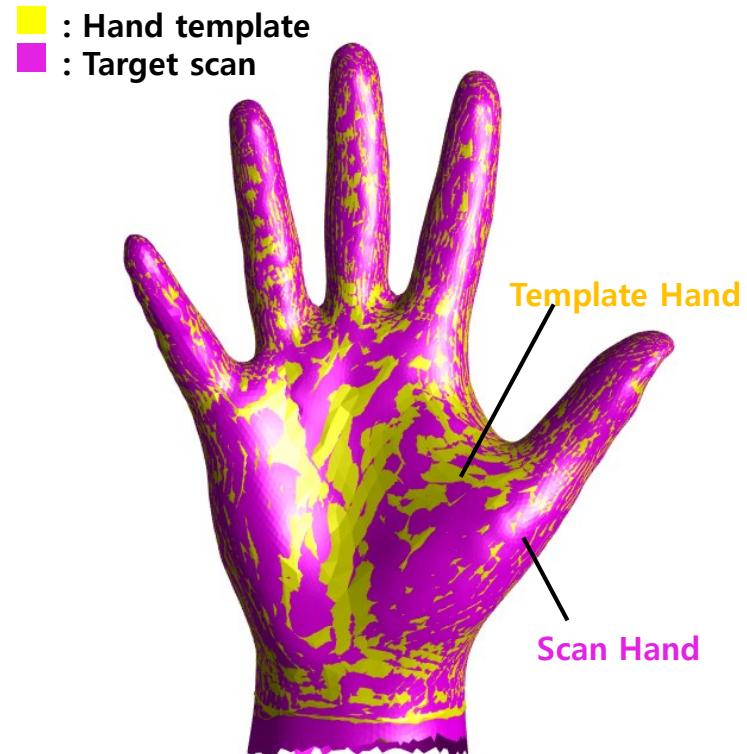
## S4. Template Mesh 미세 정렬

- 자세가 정렬된 template model은 **non-rigid ICP** 정렬 방법을 이용하여 **scan data**에 **미세 정렬**됨

Non-rigid Iterative Closest Point (ICP) registration



ICP registration 결과 예시

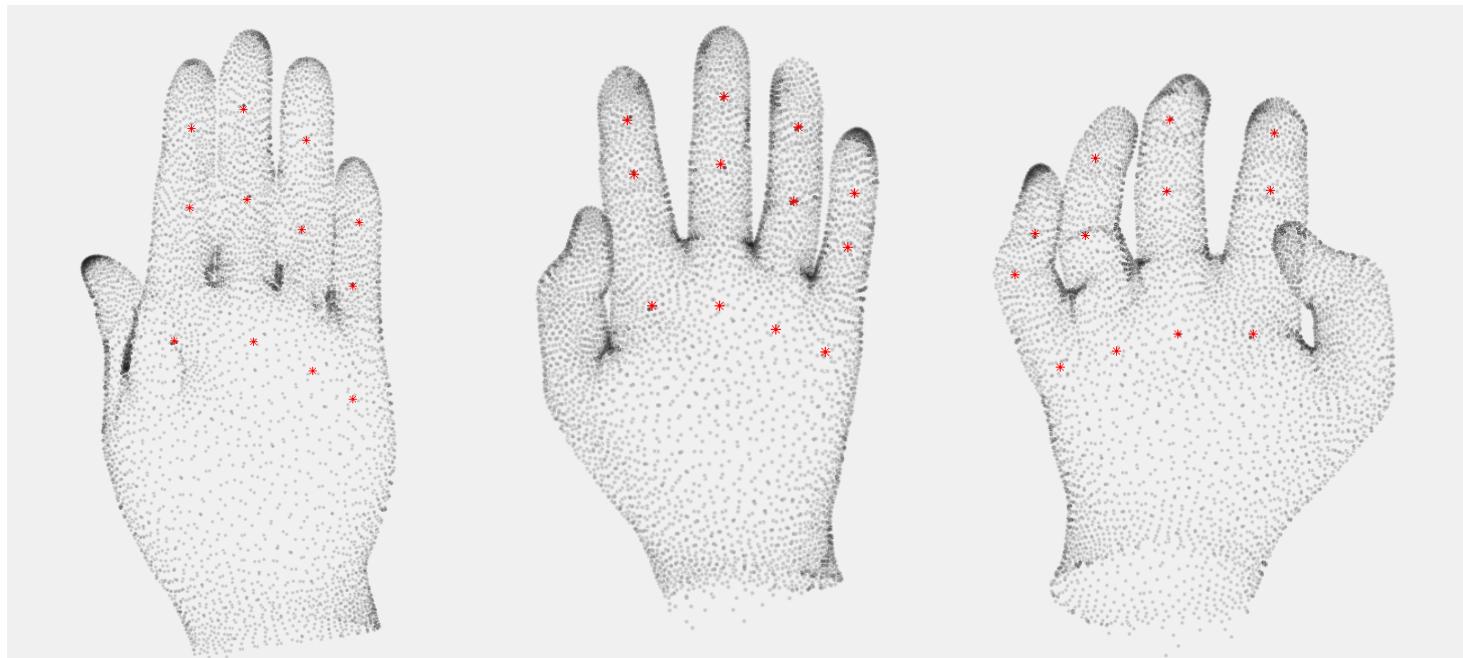


# 구축된 3차원 복합 손 형상 데이터

□ Template registration을 통해 최종적인 3차원 손 형상 데이터 구축

- 정형화된 surface mesh
- 자세별 joint CoR

구축된 3차원 손 형상 surface mesh & fixed joint CoR example



# of vertices = 6,984

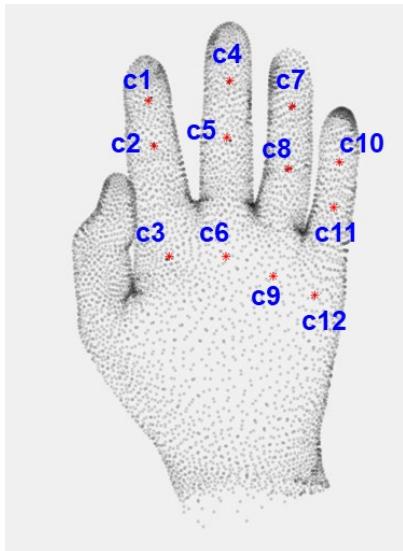
# of vertices = 6,984

# of vertices = 6,984

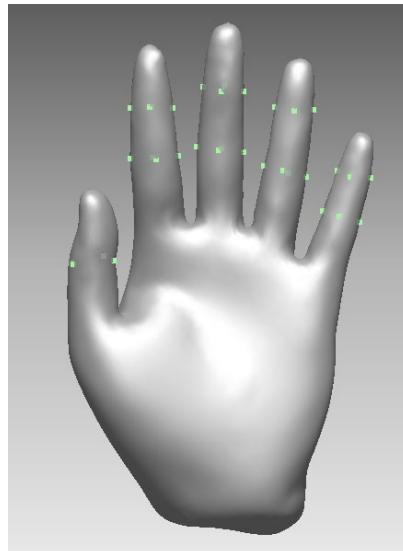
## S2. Surface Landmarks 기반 CoR 추정 모델 개발

- 구축된 3차원 손 형상 데이터의 CoR 위치 정보를 true CoR로 가정하여 **surface landmarks**를 기반으로 CoR의 위치를 추정하는 모델 개발
- Digit 2(검지) ~ digit 5(소지)의 DIP, PIP, MCP 추정(총 12개의 CoR 추정)

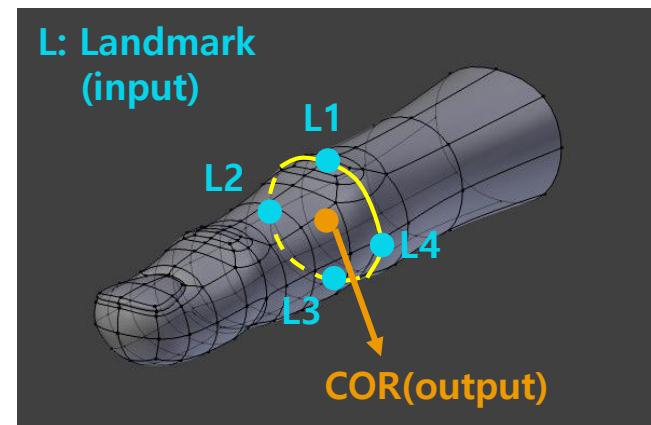
Joint CoR



Surface landmark example

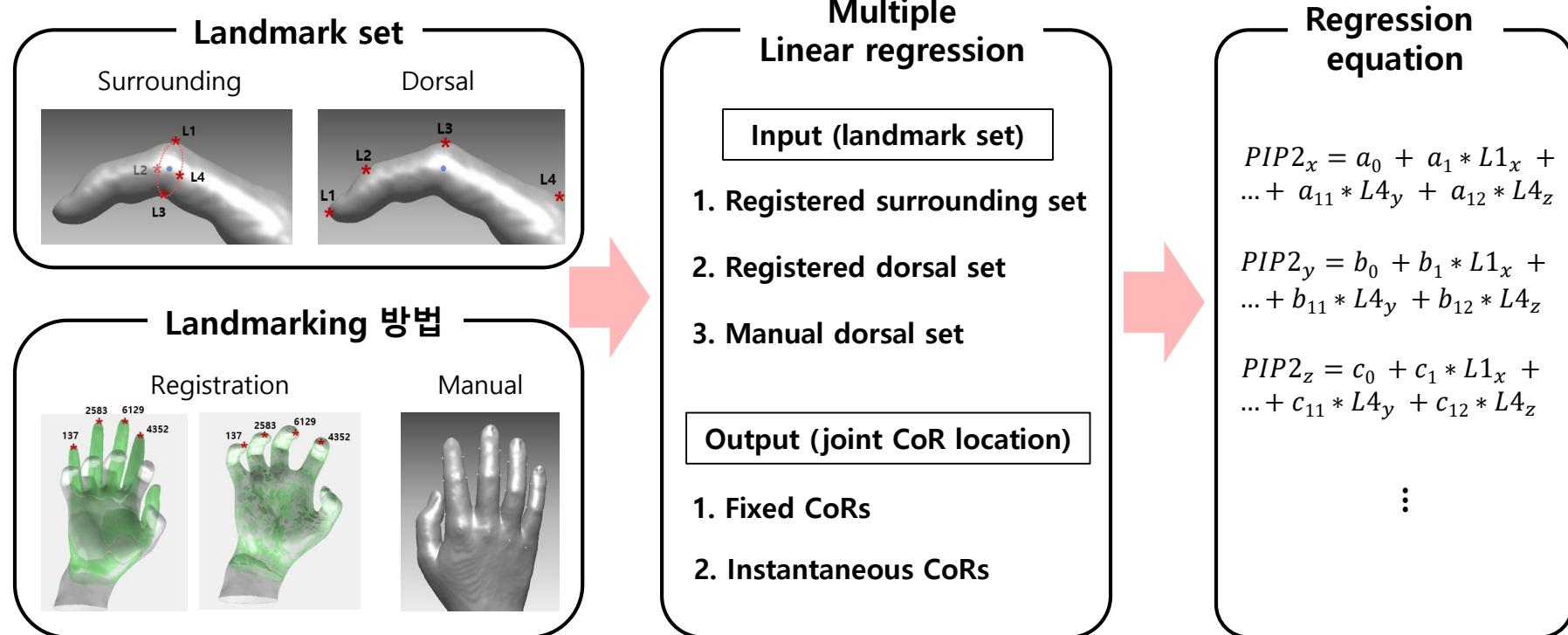


Input-output pair example



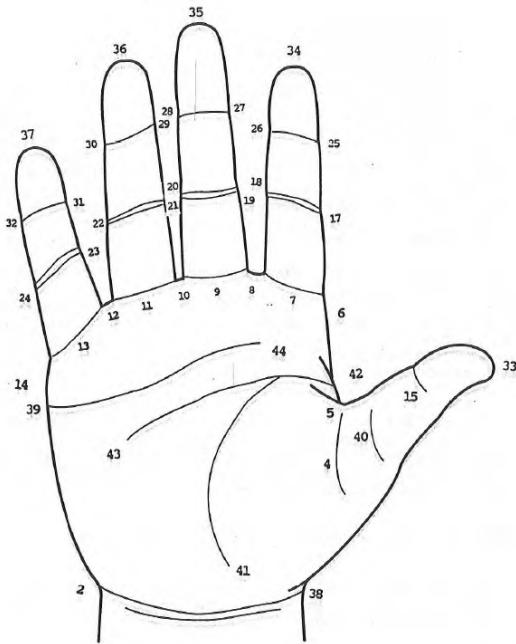
# CoR 추정 모델 개발 개요

- Landmark set과 landmarking 방법을 다르게 하여 3가지 input landmark set 정립
- 정립된 input (landmark set)과 output (CoR location)을 활용하여 joint CoR 추정 regression 모델 개발



# Landmark Set 정립

- 일반적으로 hand landmark는 손의 뼈 구조 및 손 주름에 기반하여 정의됨
- 선행 연구(Grenier, 1991)에서 정의된 hand landmark를 기반으로 본 연구에서 joint CoR 추정을 위해 활용될 수 있는 hand landmark set (44개)이 정립됨



Grenier (1991)

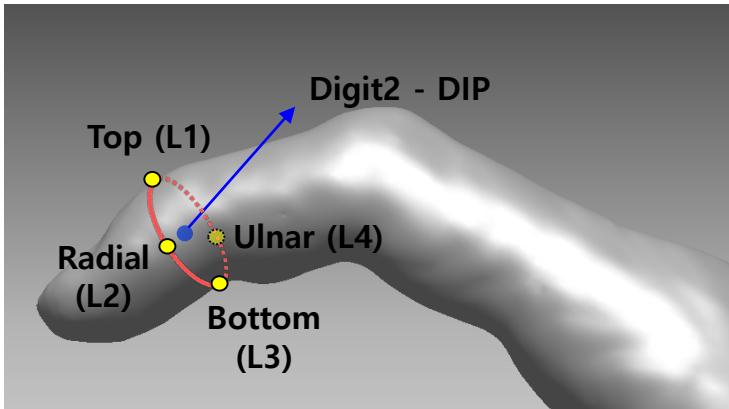
No.	Name
1	Styliion (origin)
2	Ulnar edge of the distal wrist crease
3	Radial edge of the distal wrist crease
4	The base of digit 1
5	Crotch 1
6	Palm breadth – radial edge
7	The base of digit 2
:	:
44	Termination of the distal transverse crease



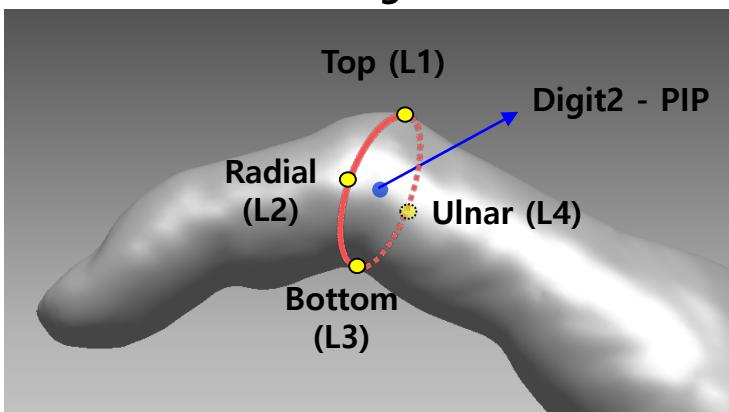
# Landmark Set 1: Surrounding Landmark Set

- Surrounding landmark set: CoR 주변 상하좌우 방향의 landmark 4개

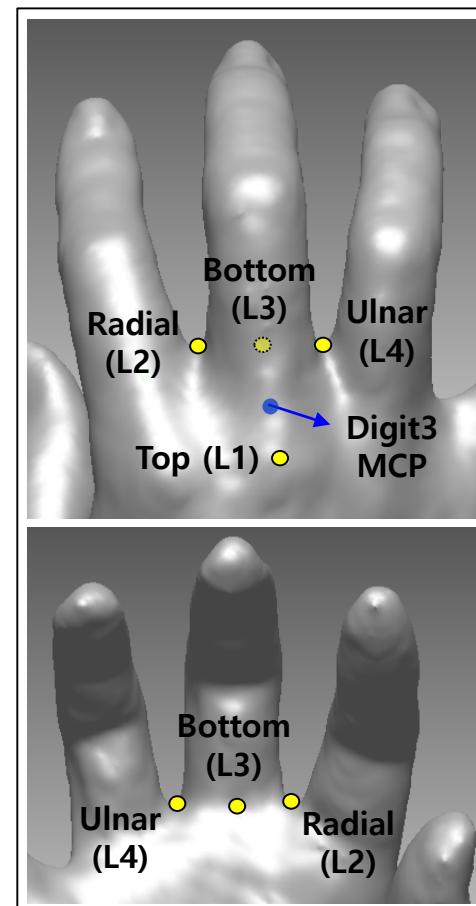
DIP surrounding landmark set



PIP surrounding landmark set



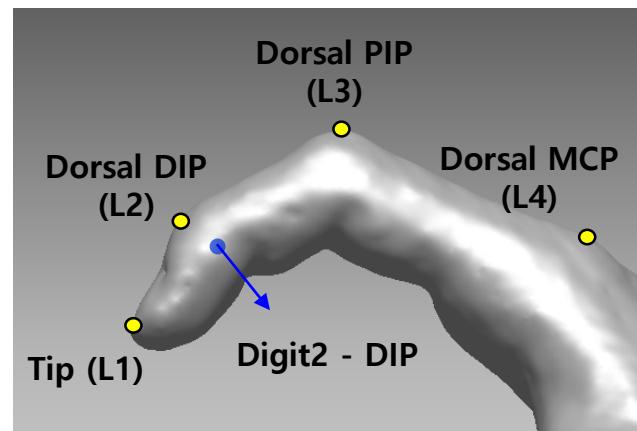
MCP surrounding landmark set



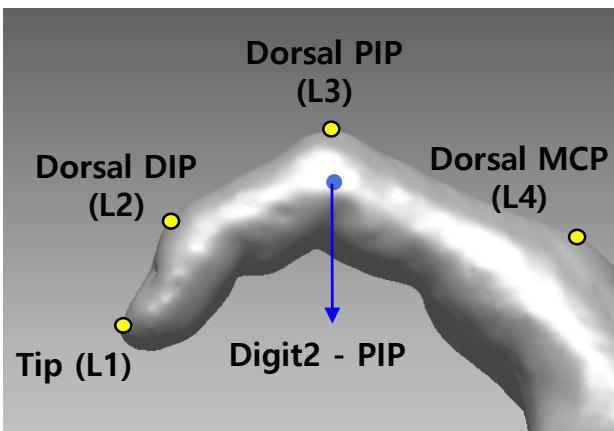
## Landmark Set 2: Dorsal Landmark Set

□ Dorsal landmark set: 손등 면의 landmark 4개, 손가락별로 동일하게 적용

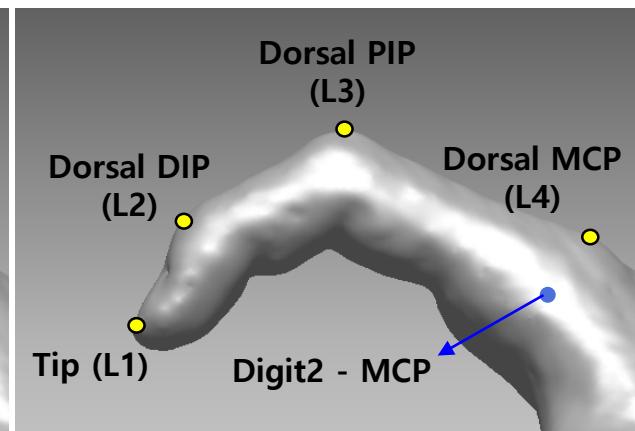
DIP dorsal landmark set



PIP dorsal landmark set



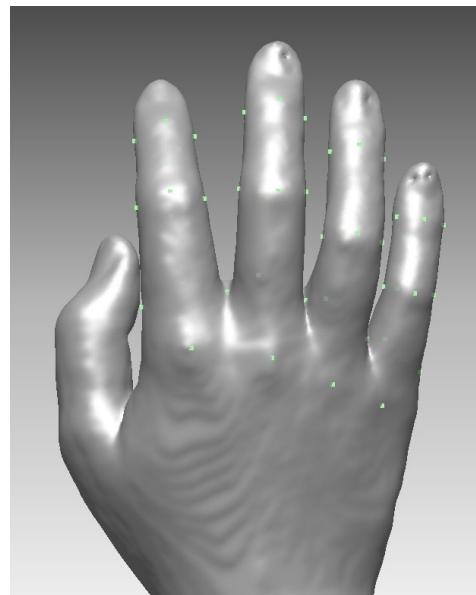
MCP dorsal landmark set



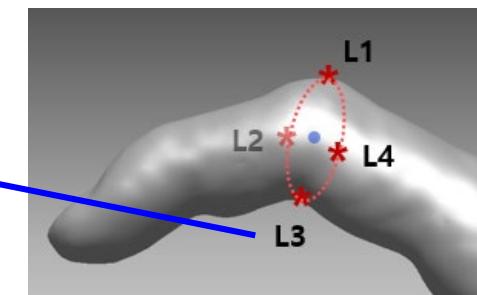
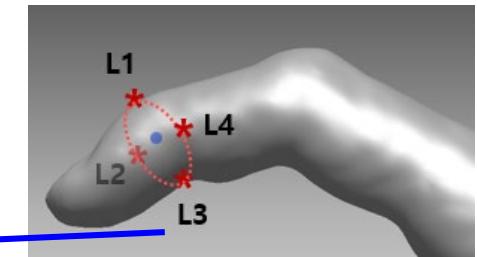
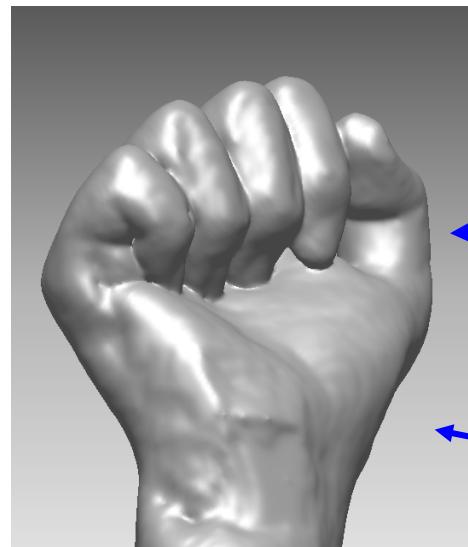
# Landmarking Method: Manual Landmarking

- Surface mesh 상에 landmark를 manual하게 삽입하는 방법
- Surrounding set 삽입 시 일부 mesh에서 손바닥 면의 landmark 삽입이 불가능

Manual landmarking example

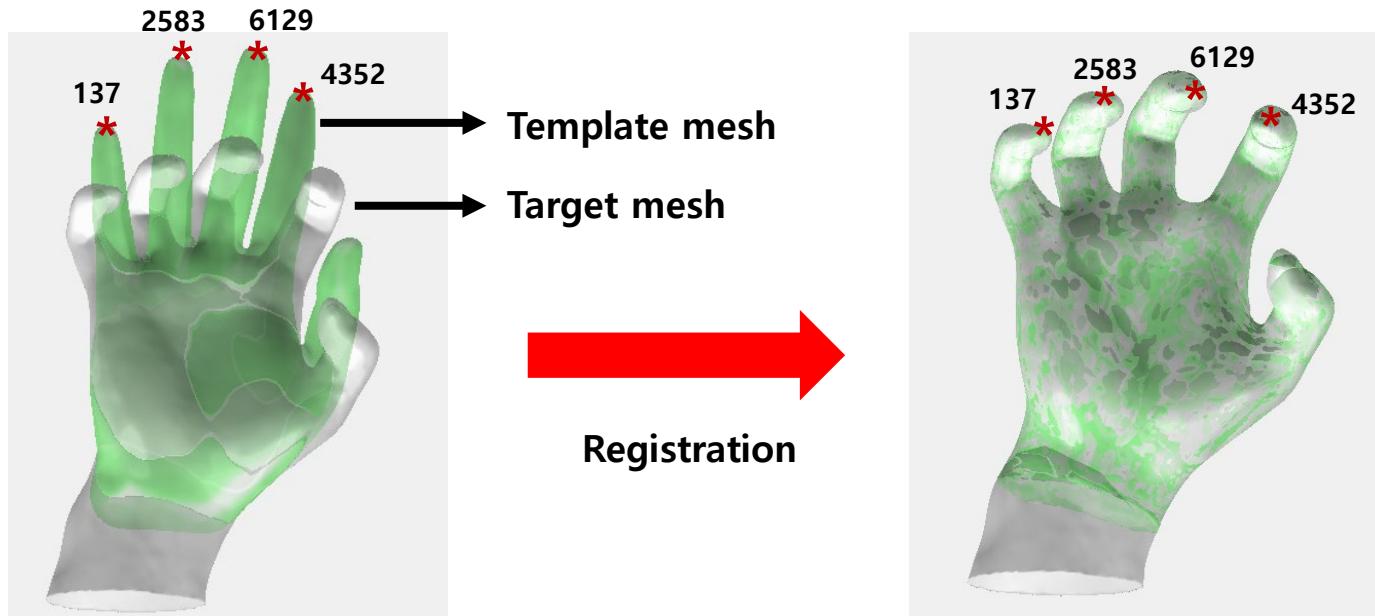


Manual landmarking이 불가능한 경우



# Landmarking Method: Registration Landmarking

- Template registration이 완료된 mesh에서 **template landmark의 vertex index**를 통해 **landmark 위치 도출**
- Landmark를 직접 삽입하지 않아도 되므로 manual landmarking에 비해 **시간 단축**
- Surface mesh에 **직접 삽입할 수 없는 위치에도 landmarking 가능**



# Joint CoR 추정 모델: Multiple Linear Regression

- **Dependent** variable: Joint CoR의 위치 좌표(x or y or z)
- **Independent** variable: 해당 CoR 추정을 위한 4개 landmarks의 x, y, z 좌표(**12 variables**)

Fixed joint CoR 추정 multiple linear regression model example (PIP2)

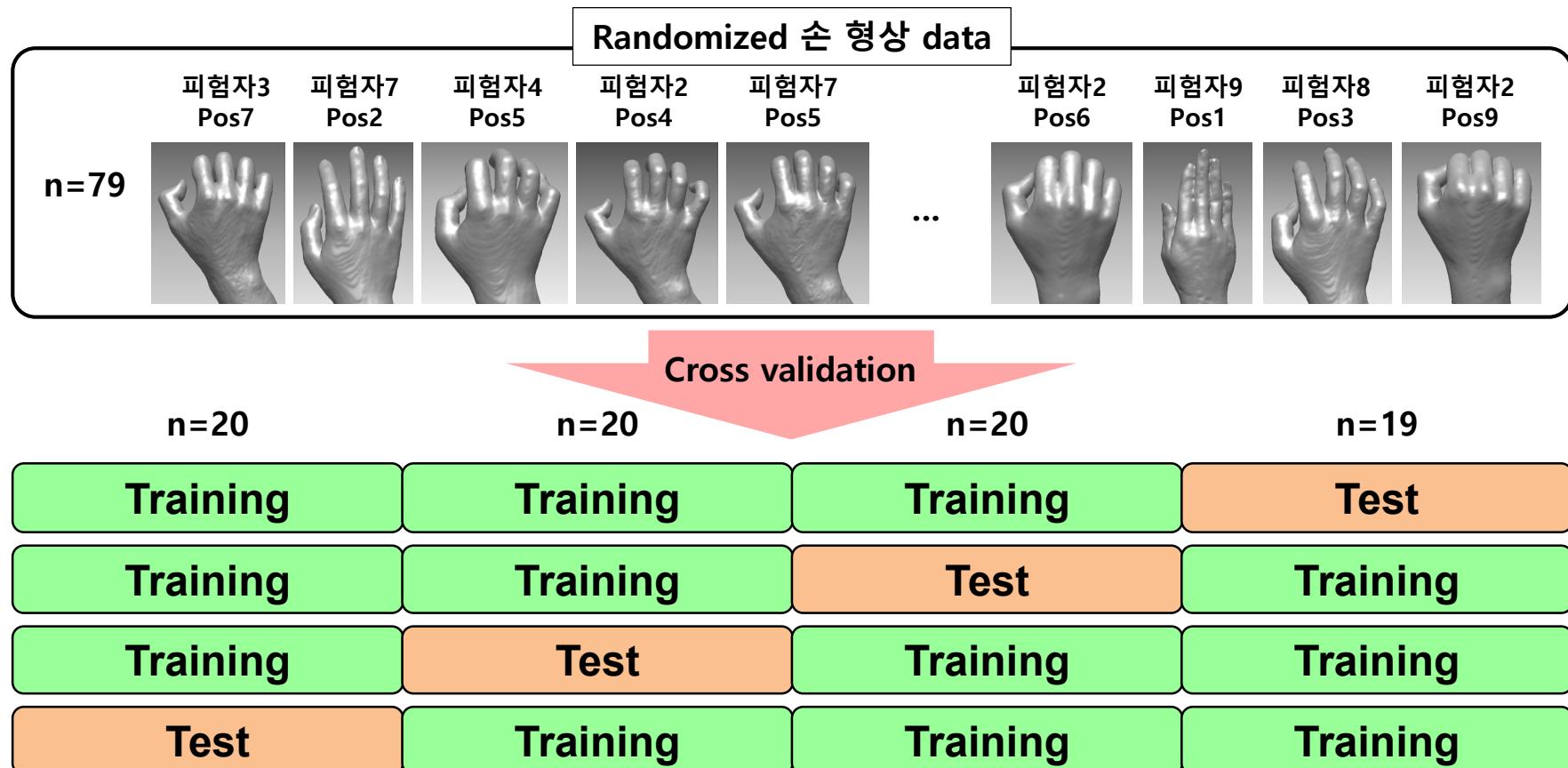
$$PIP2_x = a_0 + a_1 * L1_x + a_2 * L1_y + a_3 * L1_z + \dots + a_{10} * L4_x + a_{11} * L4_y + a_{12} * L4_z$$

$$PIP2_y = b_0 + b_1 * L1_x + b_2 * L1_y + b_3 * L1_z + \dots + b_{10} * L4_x + b_{11} * L4_y + b_{12} * L4_z$$

$$PIP2_z = c_0 + c_1 * L1_x + c_2 * L1_y + c_3 * L1_z + \dots + c_{10} * L4_x + c_{11} * L4_y + c_{12} * L4_z$$

# Joint CoR 추정 모델 검증 및 평가

- 79개의 데이터를 4개의 set (20, 20, 20, 19)으로 나누어 **cross validation**
- 추정된 CoR과 true CoR과의 **mean distance (MD)**를 기준으로 **model**의 성능 평가

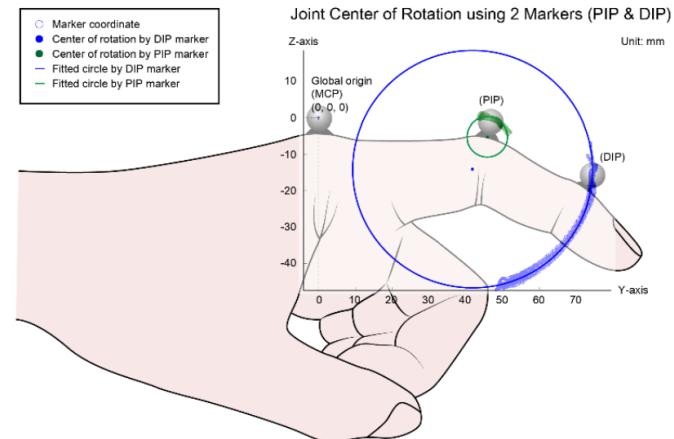
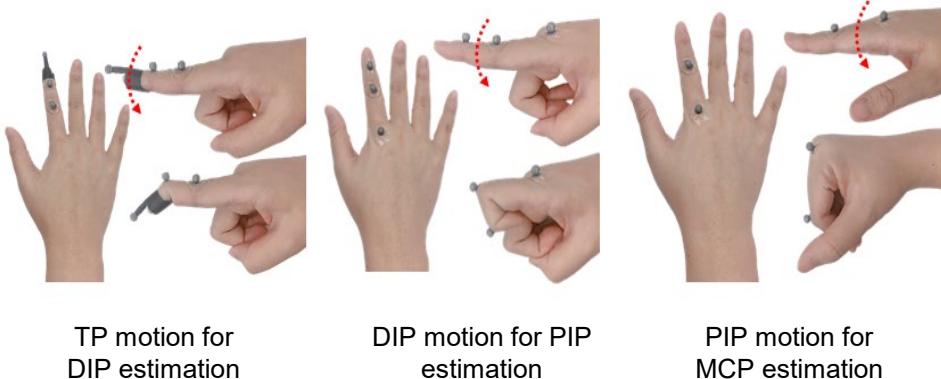


# 표면 기반 Fixed CoR 추정 모델 성능 비교 평가

## □ 선행 연구(Lim et al. 2018)에서 surface marker motion을 활용하여 fixed CoR 추정

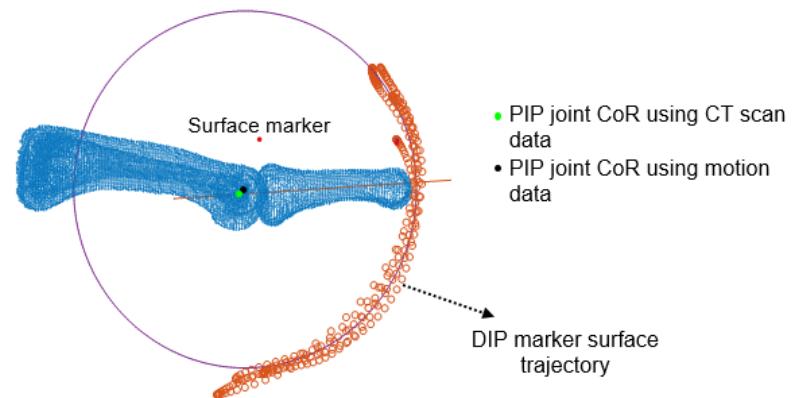
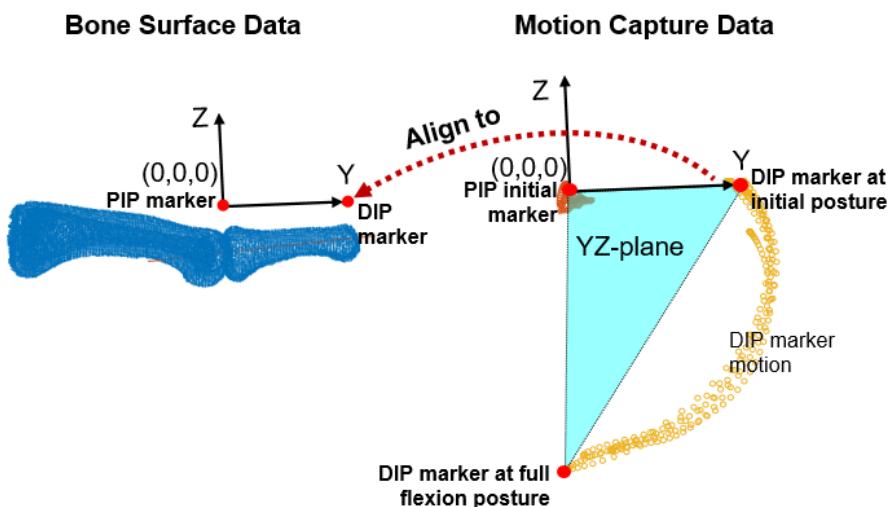
- ▶ 본 연구는 해당 선행 연구에서 구축된 CT 기반 CoR 데이터를 true CoR로 활용함
- ▶ 해당 선행 연구는 CT 기반 CoR 추정값과 surface marker motion 기반 CoR 추정값의 오차(mean distance)를 도출

## □ 본 연구에서 제안한 추정 방법과 오차 비교 평가



# 선행 연구(Lim et al., 2018)의 Fixed CoR 추정 절차

- Motion camera를 활용하여 surface marker motion 데이터 획득
- 회전축을 정렬하여 surface marker trajectory를 한 평면 상의 trajectory로 변환
- 정렬된 데이터를 기반으로 circle fitting method를 적용하여 fixed CoR 도출



Least square error criterion:

$$\text{Min} \sum_{i=1}^N (R_i - R)^2$$

\* Where  $R_i = (x_i - A)^2 + (y_i - B)^2$

$(x_i, y_i)$  = Marker locations

$(A, B)$  = Calculated joint CoR

$R$  = Radius of the fitted circle over the trajectory of marker motion



# Multiple Linear Regression 도출 결과 예시

## Manual dorsal landmark set 기반 fixed joint CoR 추정식 예시

$$CoR_{x \text{ or } y \text{ or } z} = c + a_1 * L1_x + a_2 * L1_y + a_3 * L1_z + \dots + a_{10} * L4_x + a_{11} * L4_y + a_{12} * L4_z$$

		$c$	$a_1$	$a_2$	$a_3$	$a_4$	$a_5$	$a_6$	$a_7$	$a_8$	$a_9$	$a_{10}$	$a_{11}$	$a_{12}$	$Adj-r^2$	
Index finger	DIP	x	-0.52	0.20	-0.08	-0.02	0.55	0.09	-0.02	0.29	0.01	0.00	-0.08	-0.03	0.02	0.99
		y	-0.46	-0.01	0.03	-0.10	-0.06	0.82	0.03	0.11	0.15	0.00	-0.04	0.00	0.07	0.99
		z	-6.61	0.37	0.02	0.13	-0.49	0.15	0.58	0.17	0.00	0.25	-0.01	-0.16	0.05	0.99
	PIP	x	0.85	-0.05	-0.02	-0.08	0.15	0.01	0.16	0.81	-0.02	-0.12	0.04	0.02	0.03	0.99
		y	0.03	0.00	-0.07	-0.02	-0.03	0.12	-0.12	0.04	0.92	0.07	-0.02	0.03	0.08	0.99
		z	-1.51	0.07	-0.04	0.03	-0.13	0.09	-0.04	0.06	0.03	0.91	-0.03	-0.08	0.10	0.99
	MCP	x	3.95	-0.06	-0.03	-0.04	0.22	-0.08	0.13	-0.12	0.03	-0.14	0.85	0.07	0.03	0.99
		y	3.41	0.03	-0.02	0.05	-0.12	-0.03	-0.11	0.09	0.06	-0.09	-0.03	0.96	0.15	0.99
		z	6.05	0.14	-0.10	0.05	-0.37	0.24	-0.18	0.16	-0.03	0.32	0.05	-0.11	0.81	0.99

# Multiple Linear Regression 추정 결과: Summary

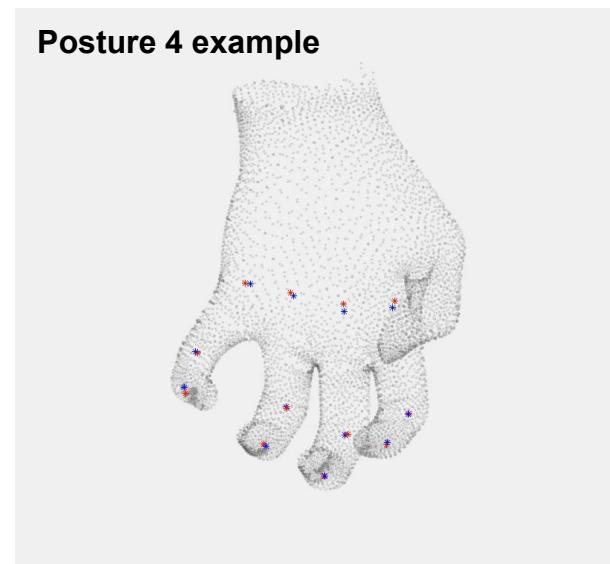
- 전반적으로 surrounding과 dorsal은 MD 측면에서 통계적으로 유의한 차이 없음
- 전반적으로 MD 측면에서 manual이 registered보다 23.1% 정도 유의하게 작음
- 전반적으로 MD 측면에서 본 연구가 선행 연구(Lim et al., 2018)보다 52.4% 정도 유의하게 작게 나타나 기존 연구에 비해 추정 성능 향상

True CoR (blue)과 Regression model을 통해 추정된 CoR (red)

Posture 2 example



Posture 4 example



# Fixed CoR MD 비교: Surrounding vs. Dorsal Set

□ 전반적으로 surrounding과 dorsal은 MD 측면에서 통계적으로 유의한 차이 없음

- ▶ 전체 12개 CoR 측면: surrounding ≈ 2.4mm < dorsal ≈ 2.6mm
- ▶ Digit 3-DIP, digit 5-PIP 에서 유의한 차이: surrounding ≈ 2.3mm < dorsal ≈ 3.0mm

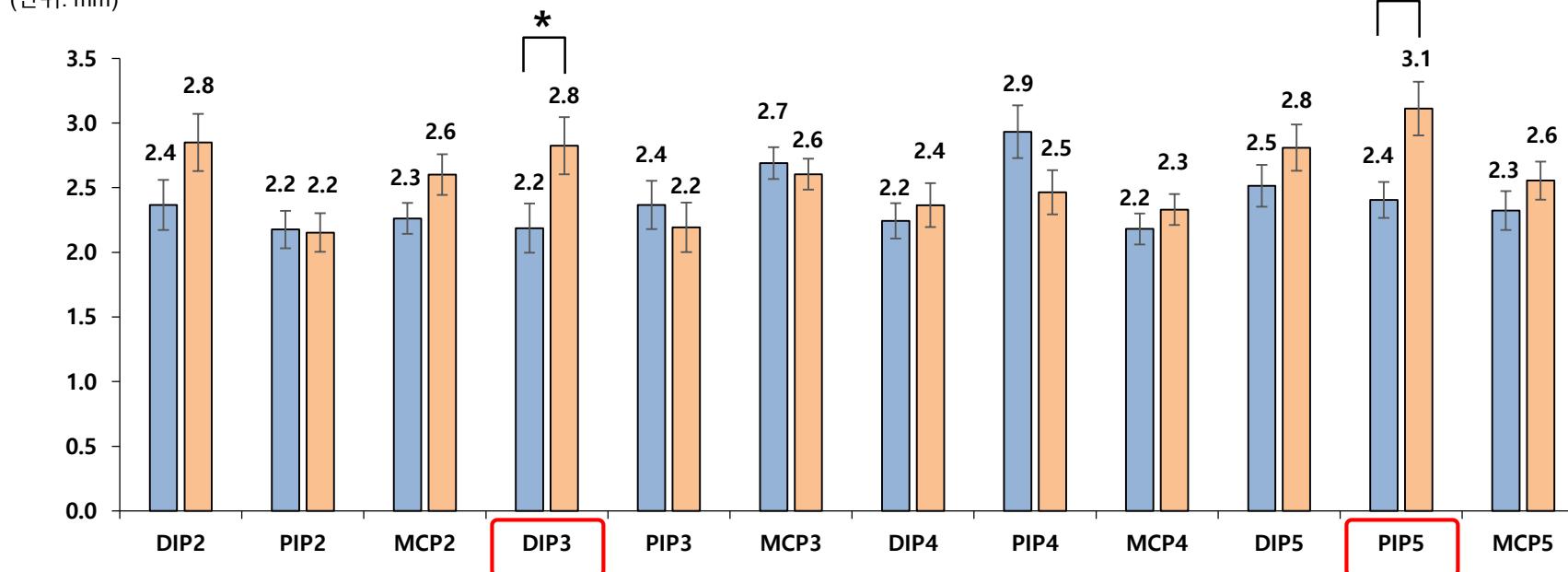
MD 비교: registered surrounding set vs. registered dorsal set

\*  $p < .05$

\*\*  $p < .01$

■: Registered surrounding set  
■: Registered dorsal set

(단위: mm)

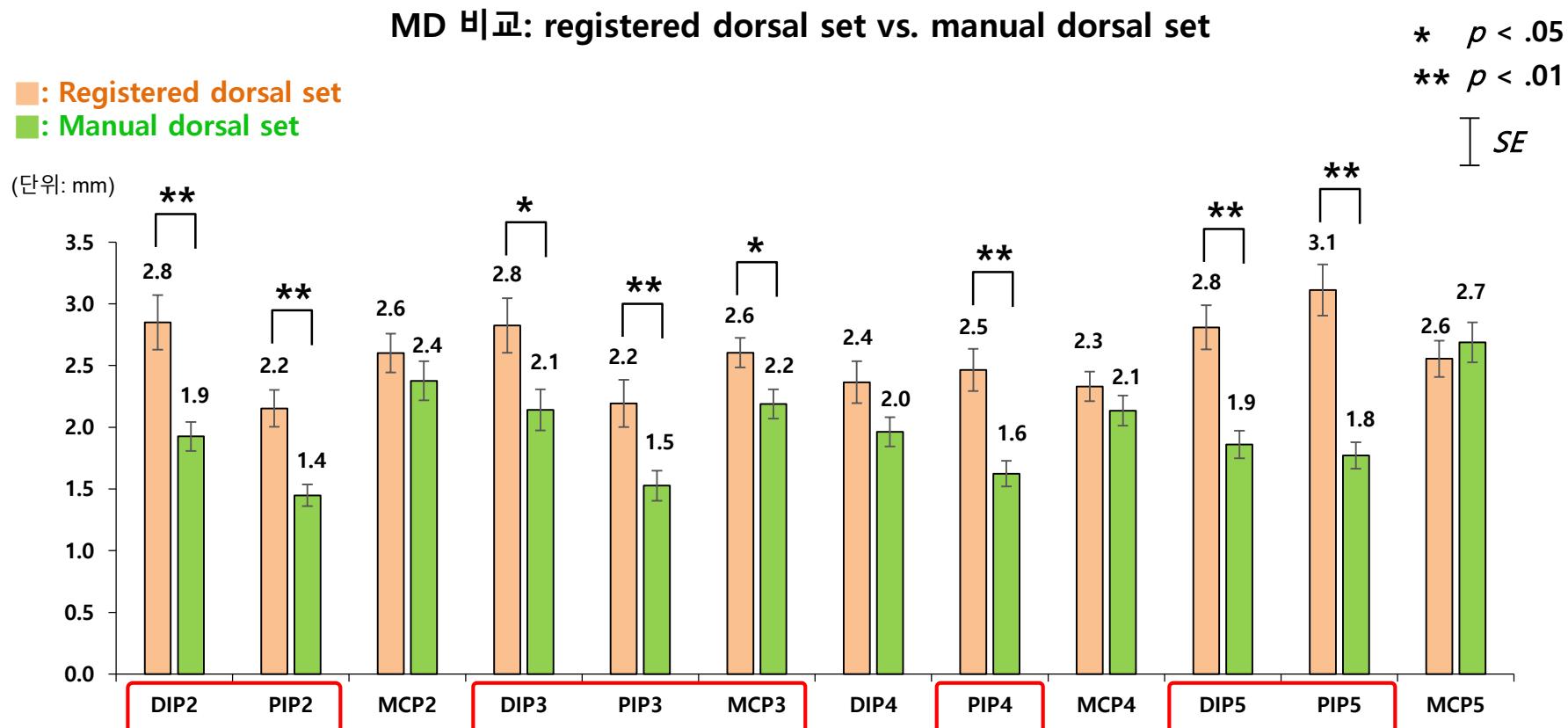


# Fixed CoR MD 비교: Registered vs. Manual Set

□ 전반적으로 MD 측면에서 manual[orange] registered[green]보다 23.1% 유의하게 작음

- 전체 12개 CoR 측면: manual ≈ 2.0mm < registered ≈ 2.6mm
- 8개의 CoR에서 유의한 차이: manual ≈ 1.8mm < registered ≈ 2.6mm

MD 비교: registered dorsal set vs. manual dorsal set



# Fixed CoR MD 비교: 본 연구(manual dorsal set) vs. Lim et al. (2018)

□ 전반적으로 MD 측면에서 본 연구가 선행 연구보다 52.4% 유의하게 작음

➤ 전체 12개 CoR 측면: 본 연구  $\approx$  2.0mm < Lim et al., (2018)  $\approx$  4.2mm

➤ 9개의 CoR에서 유의한 차이: 본 연구  $\approx$  2.0mm < Lim et al., (2018)  $\approx$  4.5mm

MD 비교: manual dorsal set vs. 선행 연구(Lim et al., 2018)

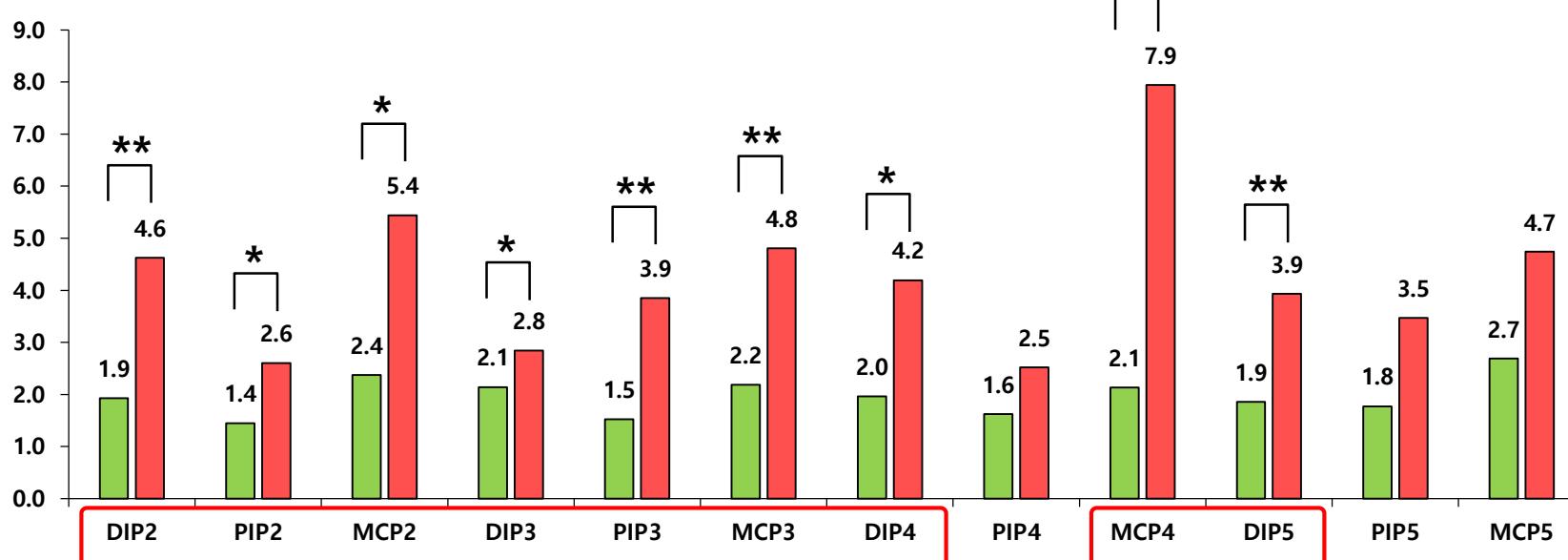
\*  $p < .05$

\*\*  $p < .01$

■: Manual dorsal set

■: 선행 연구(Lim et al., 2018)

(단위: mm)



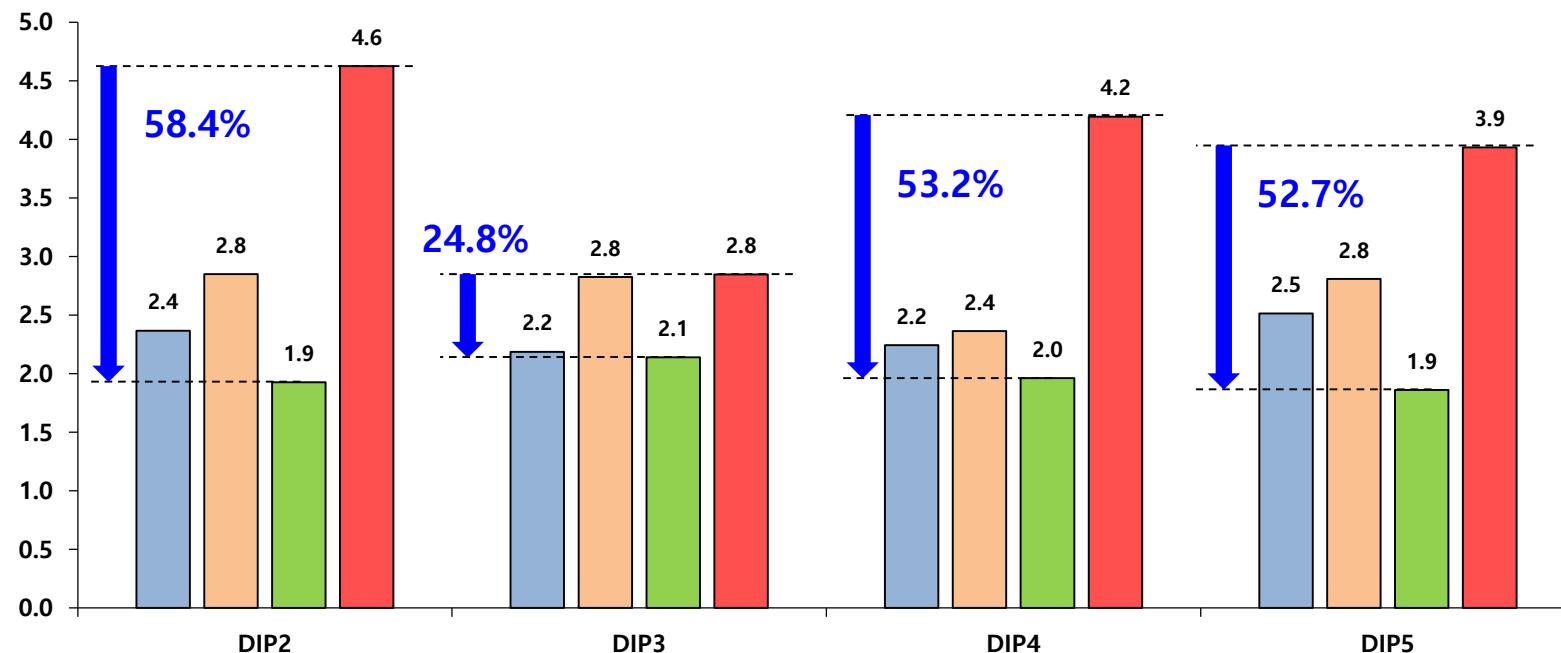
# 선행 연구(Lim et al. 2018) 대비 Fixed CoR 추정 오차: DIP

- Manual dorsal set 기준으로 MD 측면에서 **24.8% ~ 58.4%** 감소

■: Registered surrounding set  
■: Registered dorsal set  
■: Manual dorsal set  
■: 선행 연구(Lim et al., 2018)

Fixed joint CoR (DIP) 추정 모델 MD 비교:  
본 연구 vs. 선행 연구(Lim et al. 2018)

(단위: mm)



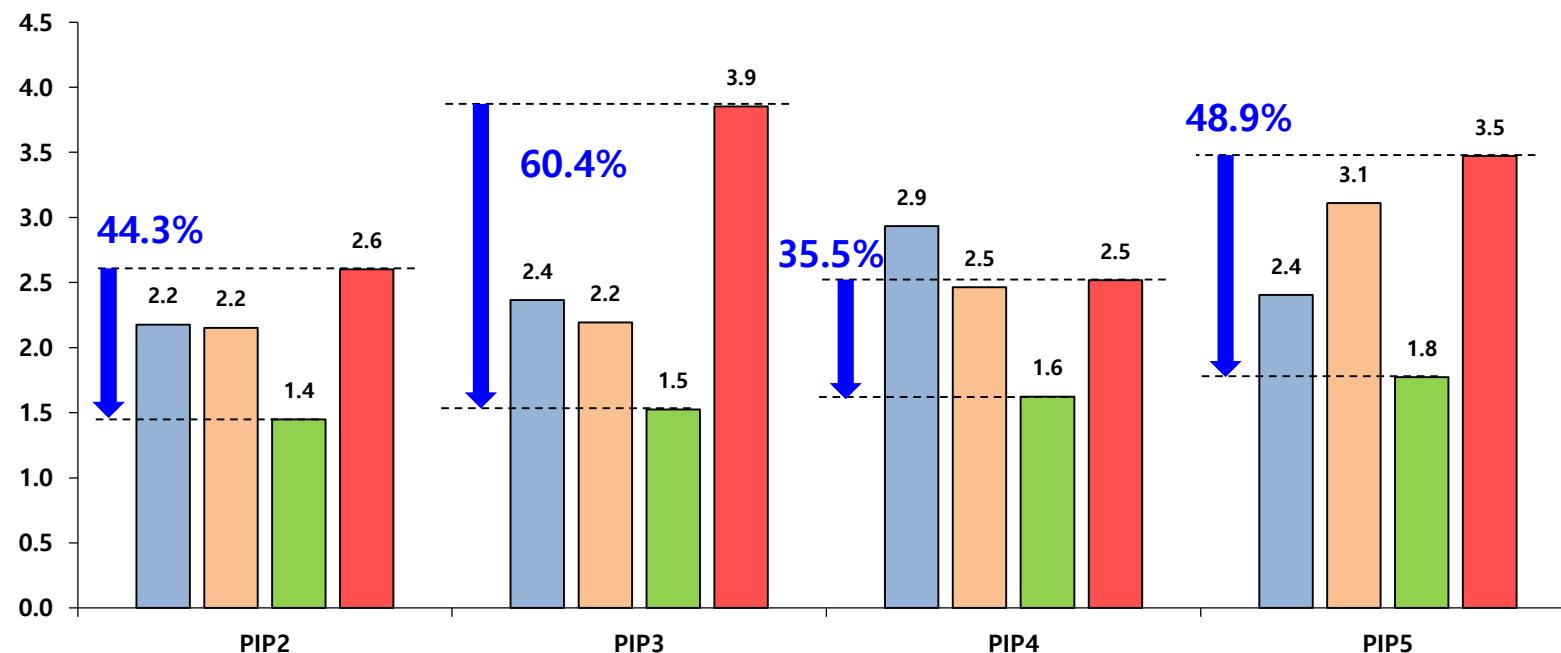
# 선행 연구(Lim et al. 2018) 대비 Fixed CoR 추정 오차: PIP

- Manual dorsal set 기준으로 MD 측면에서 **35.5% ~ 60.4%** 감소

■: Registered surrounding set  
■: Registered dorsal set  
■: Manual dorsal set  
■: 선행 연구(Lim et al., 2018)

(단위: mm)

Fixed joint CoR (PIP) 추정 모델 MD 비교:  
본 연구 vs. 선행 연구(Lim et al. 2018)



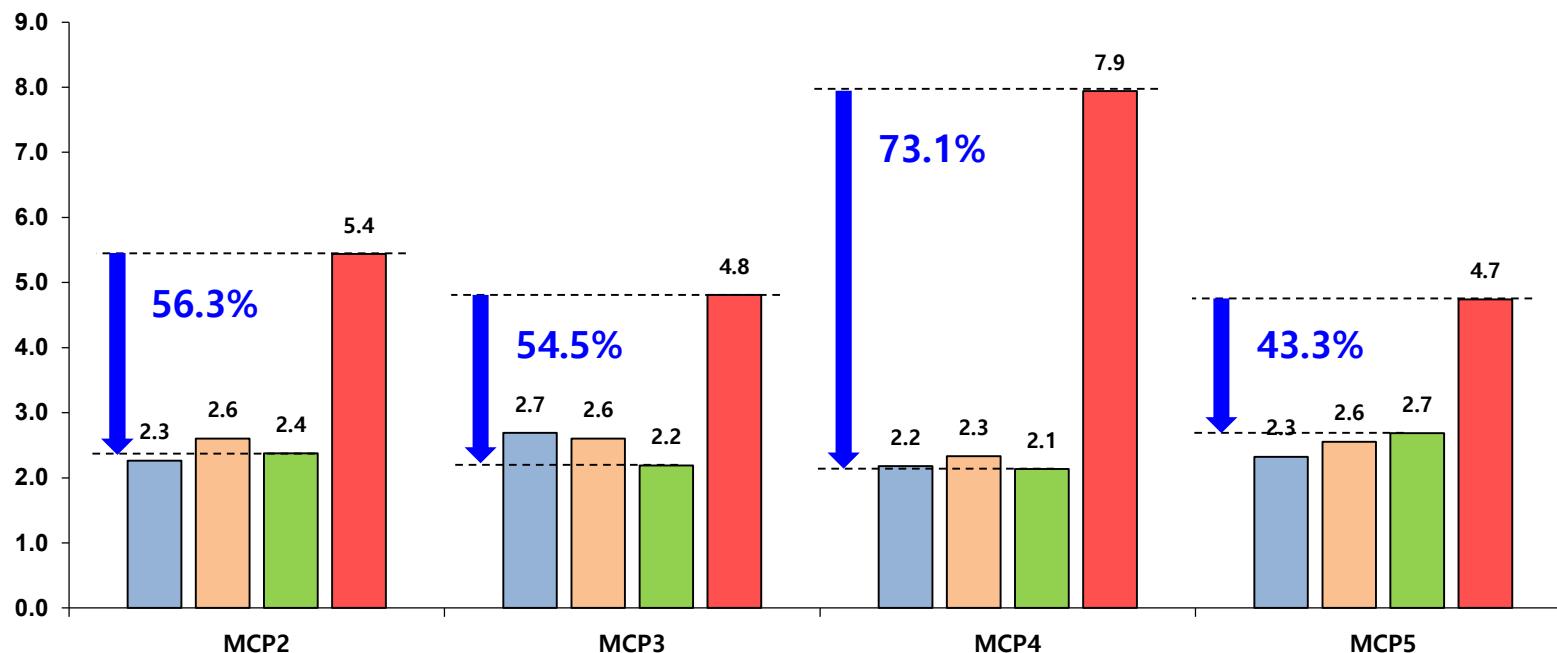
# 선행 연구(Lim et al. 2018) 대비 Fixed CoR 추정 오차: MCP

- Manual dorsal set 기준으로 MD 측면에서 **43.3% ~ 73.1%** 감소

■: Registered surrounding set  
■: Registered dorsal set  
■: Manual dorsal set  
■: 선행 연구(Lim et al., 2018)

Fixed joint CoR (MCP) 추정 모델 MD 비교:  
본 연구 vs. 선행 연구(Lim et al. 2018)

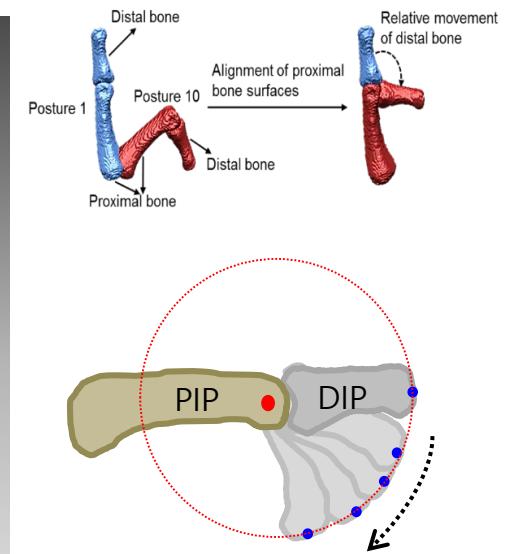
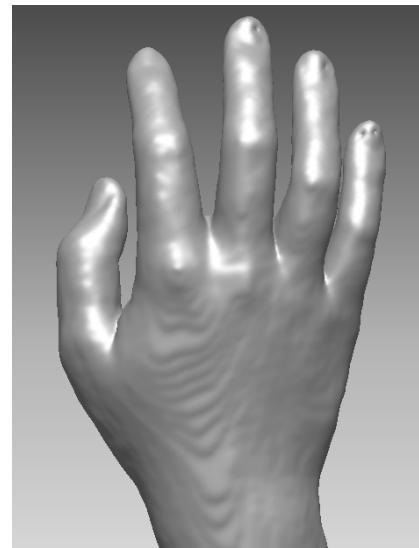
(단위: mm)



# Discussion 1: 3차원 복합 손 형상 데이터 구축

## □ Hand CT scan을 통한 10가지 자세의 3차원 손 형상 데이터 구축

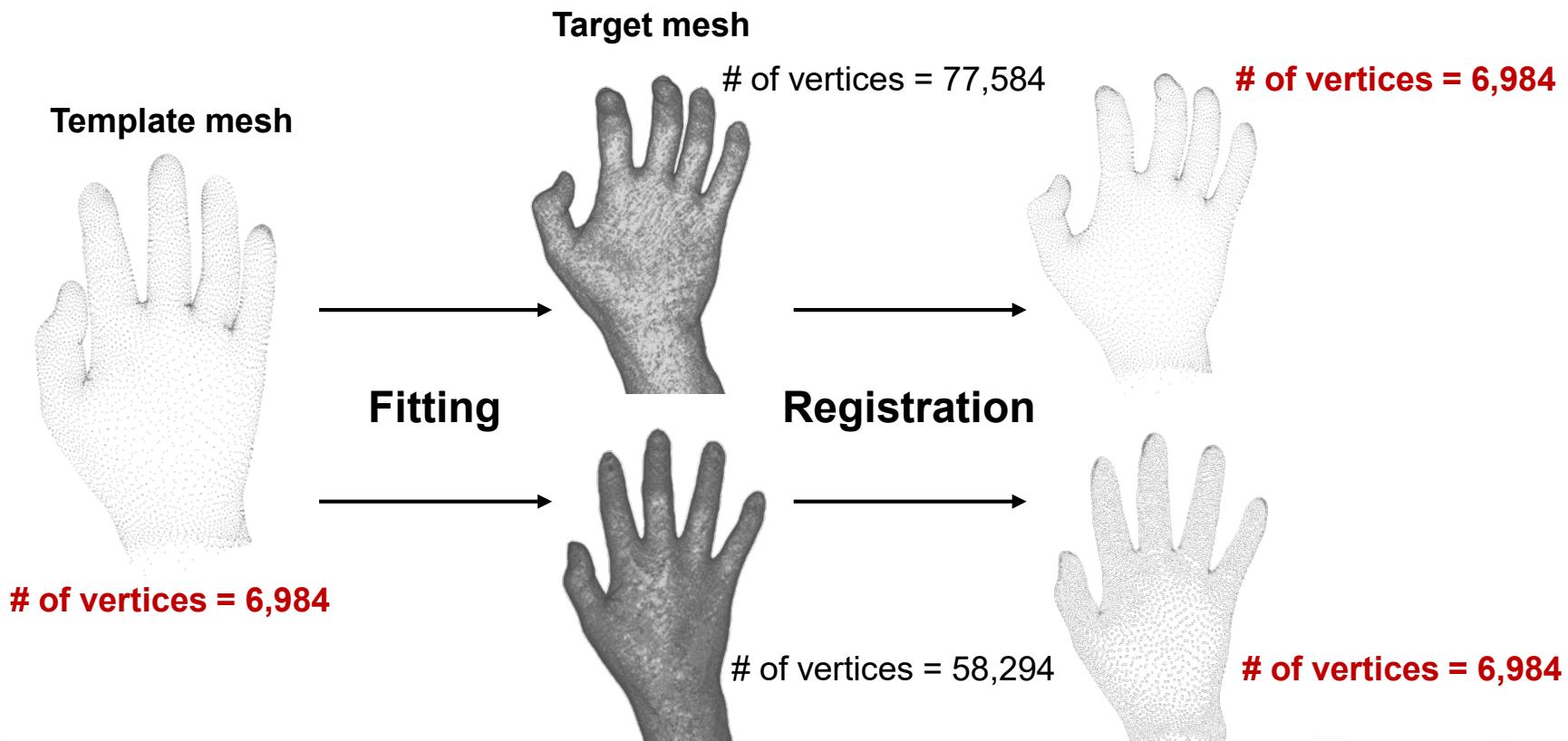
- 9명 × 10 posture = 90개의 손 형상 데이터 구축
- 뼈 형상을 기반으로 자세별 CoR 위치 도출



## Discussion 2: 손 형상 데이터 정형화

□ Hand template registration을 활용하여 정형화된 손 형상 데이터 구축

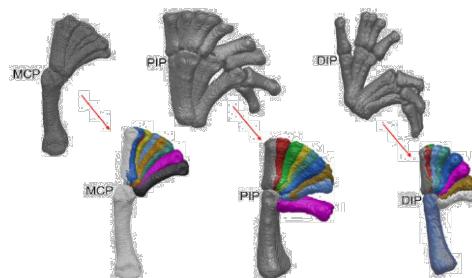
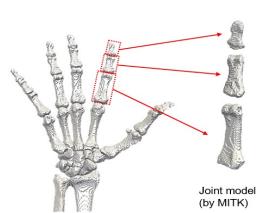
- Vertex 개수 동일화
- Index에 따른 vertex 위치의 일관성 향상



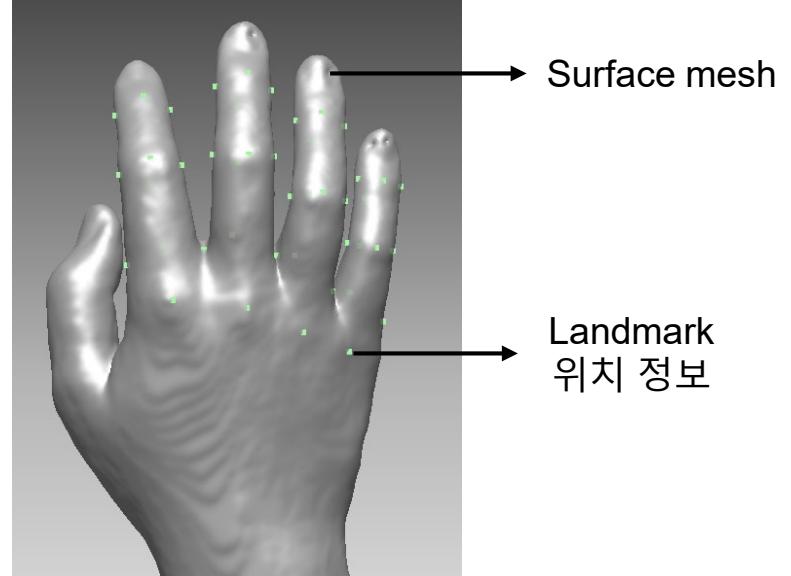
# Discussion 3: 효율적인 Joint CoR 추정 방법 개발

- **Surface landmarks**를 기반으로 regression을 활용한 **새로운 CoR 추정 모델** 제안
  - CT scan 데이터 없이 surface scan 데이터를 활용하여 CoR을 추정할 수 있기 때문에  
**비용과 방사선 위험 ↓**
  - 기존 CT scan 데이터 기반 CoR 추정 방법에 **데이터 도출 시간 50% ~ 81% ↓**

CT scan 데이터 기반 CoR 도출 과정



본 연구의 CoR 추정 모델에서 필요한 Input data

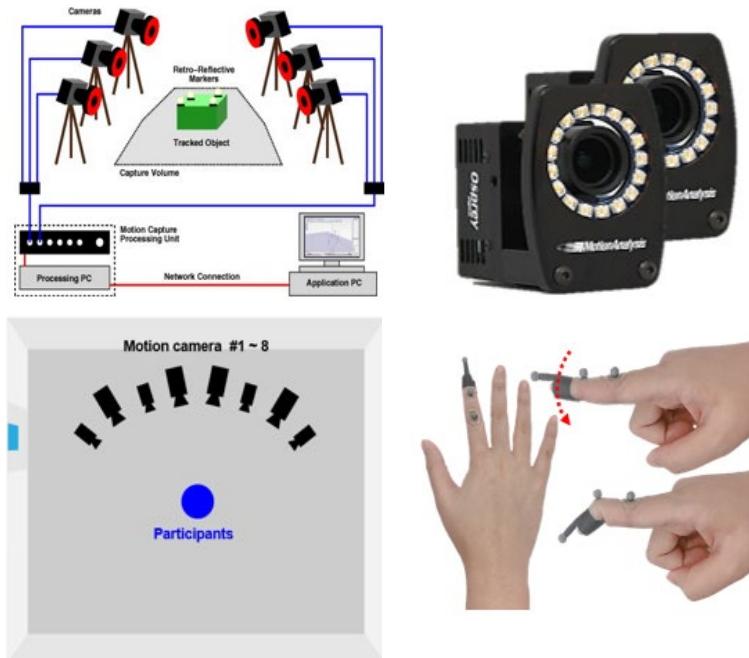


# Discussion 4 : CoR 추정 정확도 향상

## □ Surface landmarks를 기반으로 regression을 활용한 새로운 CoR 추정 모델 제안

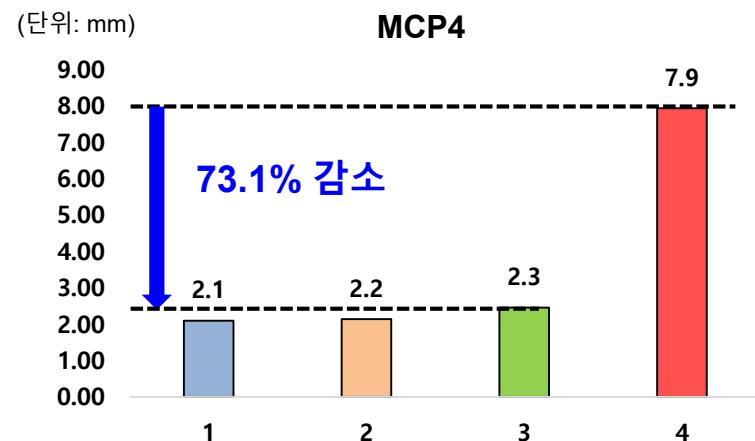
- Motion capture data 기반 CoR 추정 방법에 비해 **데이터 도출 시간 ↓, 편의성 ↑**
- 선행 연구(Lim et al. 2018)의 fixed joint CoR 추정 방법에 비해 **추정 오차 ↓**

### 동작 분석 데이터 분석을 위한 장비 및 세팅



### Fixed CoR 추정 모델 MD 비교: 본 연구 vs. 선행 연구(Lim et al., 2018)

■: Registered surrounding set  
■: Registered dorsal set  
■: Manual dorsal set  
■: 기존 연구



# Application (1/3)

- Landmark set에 따른 추정 성능이 유의미한 차이를 보이지 않기 때문에 **필요에 따라 landmark set을 선택**하여 joint CoR 추정에 활용할 수 있음
- **Dorsal set**은 surrounding set에 비해 **데이터 처리 시간이 적고, 손바닥 부분의 landmark 삽입이 어려운 경우에도 활용 가능**

	Surrounding set	Dorsal set
평균 추정 오차	2.4mm	2.6mm
Landmark 개수 (손 형상 1개 기준)	45	16



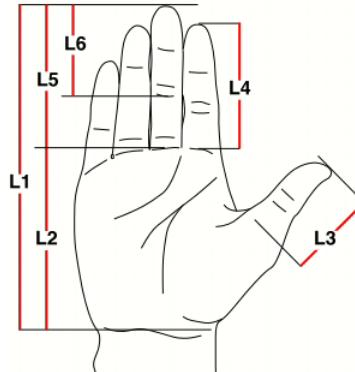
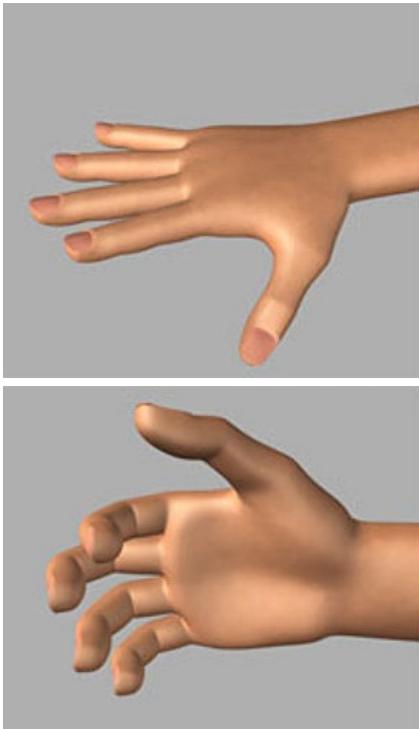
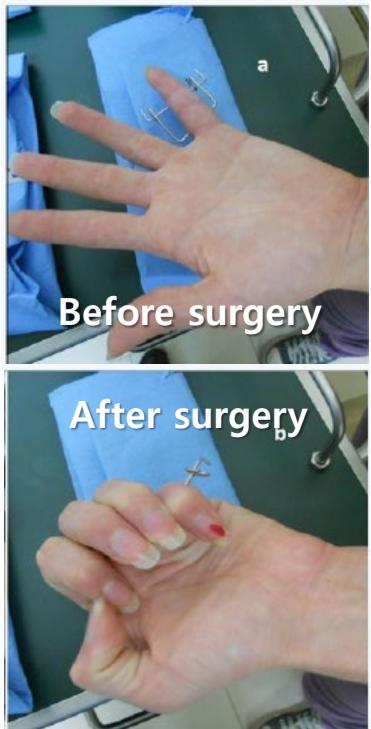
# Application (2/3)

- 본 연구에서 개발된 joint CoR 추정 모델은 추정 성능과 작업 효율성을 고려하여 필요에 따라 두 가지 landmarking 방법(registration, manual)으로 활용될 수 있음

	Registration	Manual
평균 추정 오차	2.6mm	2.0mm
작업 효율성	↑	↓

# Application (3/3)

- 본 연구에서는 **fixed CoR**과 **instantaneous CoR** 추정 모델이 개별적으로 개발되어 의료용 평가, 관절 재활 수술, 애니메이션, 인간공학적 제품 설계 등에 활용 가능



Measured Items	Mean (SD) in mm	p-value
Hand length	D: 169.21 ± 7.30	0.182
	I: 168.93 ± 4.36	
Index finger Length	D: 65.32 ± 3.61	0.655
	I: 64.90 ± 1.61	
Medius finger length	D: 72.75 ± 3.59	0.846
	I: 72.54 ± 1.57	
Ring finger length	D: 68.01 ± 3.88	0.246
	I: 68.05 ± 2.14	
Little finger length	D: 53.63 ± 3.98	0.54
	I: 53.13 ± 1.28	
Palm length perpendicular	D: 97.05 ± 5.09	0.854
	I: 97.02 ± 3.15	
Hand breadth with thumb	D: 76.91 ± 3.69	0.68
	I: 75.84 ± 2.54	
Hand breadth with wrist	D: 52.08 ± 3.16	0.15
	I: 51.87 ± 2.58	
Hand thickness	D: 26.29 ± 2.15	0.14
	I: 26.14 ± 1.24	
Hand circumference	D: 177.73 ± 9.0	0.94
	I: 177.62 ± 2.1	

D: Direct measurement method, I: Indirect measurement method.



# Limitation & Future Work

## □ Limitation

- 제안된 COR 추정 **회귀 모형의 정확성을 높이기 위해 더 많은 dataset이 필요**
- **Manual landmarking** 시 **human error**가 발생할 수 있으며 **시간적 비용**이 발생

## □ Future work

- 충분한 dataset을 확보하여 **artificial neural network(ANN)를 기반으로** 보다 정밀한 **joint CoR 위치 추정 모델 개발**
- 3D scan data의 기하학적 특성을 활용한 **automatic landmarking 기법 개발**
- Multiple linear regression 이외의 **다양한 통계 기법을 활용한 joint CoR 추정 모델 개발**

# Q & A



경청해 주셔서 감사합니다. ☺

본 연구는 한국연구재단(NRF-2018R1C1B5047805, 2020R1F1A1050076)의 지원을 받아 수행되었습니다.

[edt.postech.ac.kr](mailto:edt.postech.ac.kr)  
[niceterran36@postech.ac.kr](mailto:niceterran36@postech.ac.kr)

# Instantaneous CoR MD 비교: Surrounding vs. Dorsal Set

□ 전반적으로 surrounding과 dorsal은 MD 측면에서 통계적으로 유의한 차이 없음

- 전체 12개 CoR 측면: surrounding  $\approx$  2.8mm < dorsal  $\approx$  3.0mm
- Digit 3-DIP, digit 5-PIP 에서 유의한 차이: surrounding  $\approx$  2.3mm < dorsal  $\approx$  2.9mm

MD 비교: registered surrounding set vs. registered dorsal set

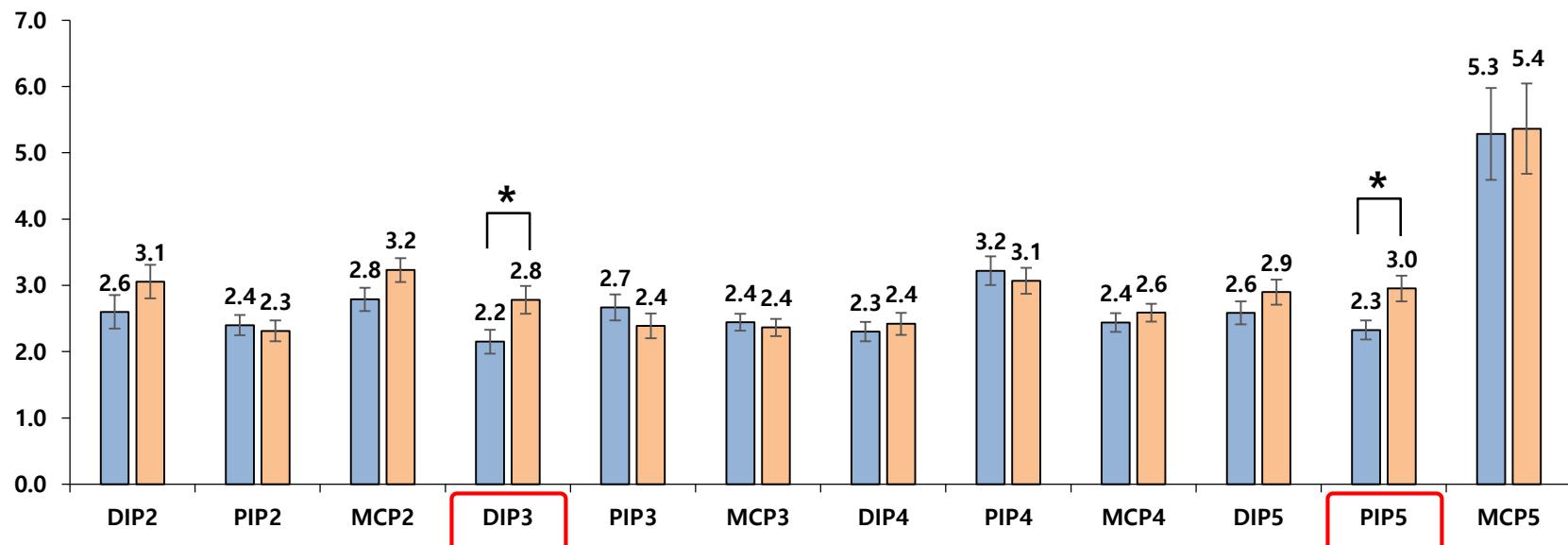
\*  $p < .05$

\*\*  $p < .01$

SE

■: Registered surrounding set  
■: Registered dorsal set

(단위: mm)



# Instantaneous CoR MD 비교: Registered vs. Manual Set

□ 전반적으로 MD 측면에서 manual[registered]보다 22.7% 유의하게 작음

- 전체 12개 CoR 측면: manual ≈ 2.3mm < registered ≈ 3.0mm
- 8개의 CoR에서 유의한 차이: manual ≈ 1.9mm < registered ≈ 2.7mm

MD 비교: registered dorsal set vs. manual dorsal set

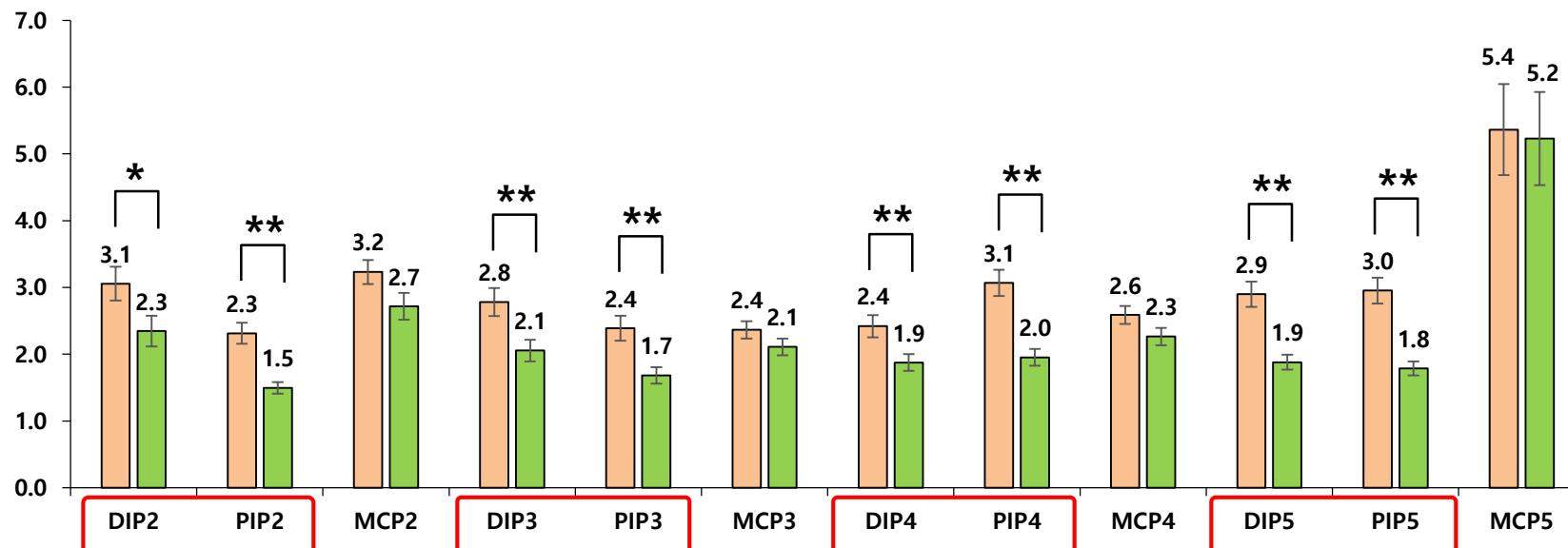
\*  $p < .05$

\*\*  $p < .01$

SE

■: Registered dorsal set  
■: Manual dorsal set

(단위: mm)



# Registered Surrounding Set MD 비교: Fixed CoR vs. Instantaneous CoR

□ 전반적으로 fixed CoR 추정 모델과 instantaneous CoR 추정 모델은 MD 측면에서 통계적으로 유의한 차이 없음

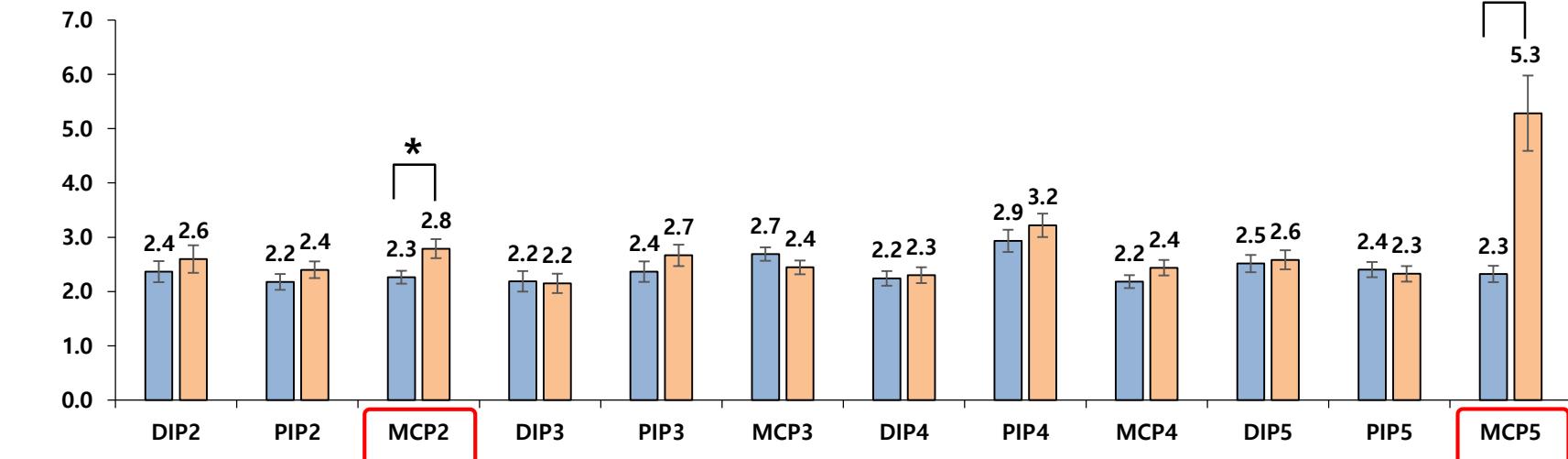
- 전체 12개 CoR 측면: fixed  $\approx$  2.4mm < instantaneous  $\approx$  2.8mm
- Digit 5-MCP 에서 유의한 차이: fixed  $\approx$  2.3mm < instantaneous  $\approx$  5.3mm

■: Fixed CoR  
■: Instantaneous CoR

MD 비교: fixed CoR vs. instantaneous CoR  
(register surrounding set)

\*  $p < .05$   
\*\*  $p < .01$

(단위: mm)



# Registered Dorsal Set MD 비교: Fixed CoR vs. Instantaneous CoR

□ 전반적으로 fixed CoR 추정 모델과 instantaneous CoR 추정 모델은 MD 측면에서 통계적으로 유의한 차이 없음

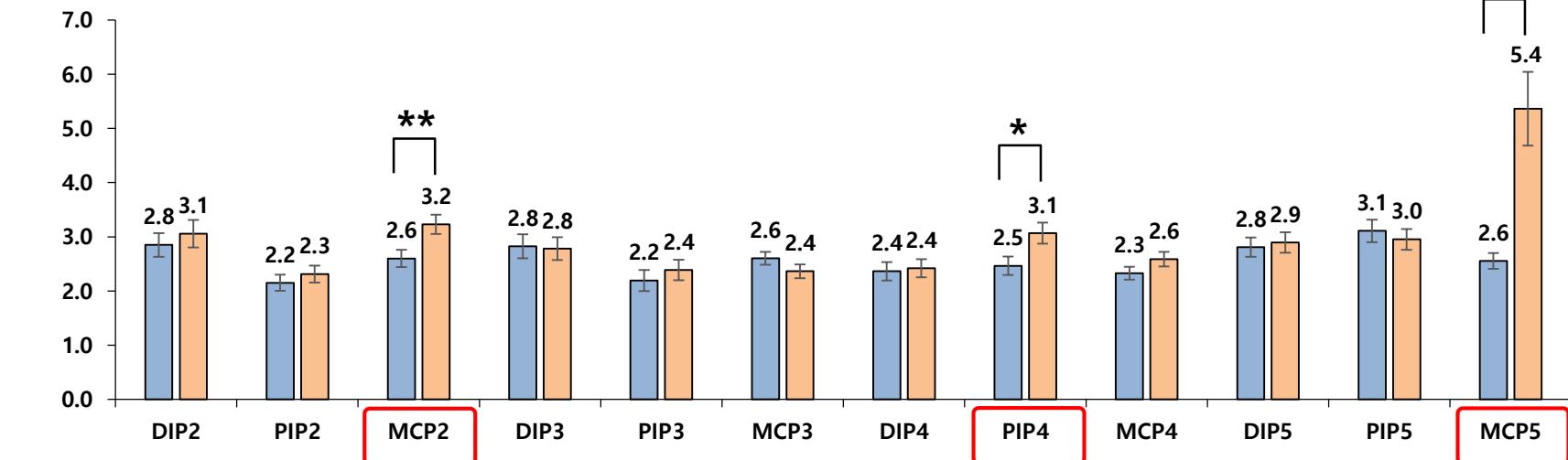
- 전체 12개 CoR 측면: fixed  $\approx$  2.6mm < instantaneous  $\approx$  3.0mm
- Digit 5-MCP 에서 유의한 차이: fixed  $\approx$  2.6mm < instantaneous  $\approx$  5.4mm

■: Fixed CoR  
■: Instantaneous CoR

MD 비교: fixed CoR vs. instantaneous CoR  
(register dorsal set)

\*  $p < .05$   
\*\*  $p < .01$

(단위: mm)



# Manual Dorsal Set MD 비교: Fixed CoR vs. Instantaneous CoR

□ 전반적으로 fixed CoR 추정 모델과 instantaneous CoR 추정 모델은 MD 측면에서 통계적으로 유의한 차이 없음

- 전체 12개 CoR 측면: fixed  $\approx$  2.0mm < instantaneous  $\approx$  2.3mm
- Digit 5-MCP 에서 유의한 차이: fixed  $\approx$  2.7mm < instantaneous  $\approx$  5.2mm

■: Fixed CoR  
■: Instantaneous CoR

MD 비교: fixed CoR vs. instantaneous CoR  
(manual dorsal set)

\*  $p < .05$   
\*\*  $p < .01$

(단위: mm)

