Image Stitching#3

ISL

안재원

CONTENTS

- Stitching
- 문제점
- 해결방안
- Result



Intro

• Stitch : 바느질(방식)



Image stitching : 여러 사진을 합쳐 고해상도(파노라마) 이미지를 생성하는 기법

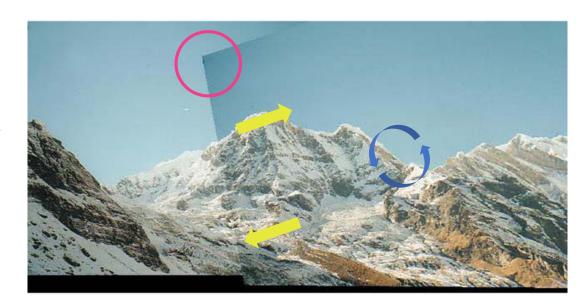




매칭 기반의 영상 병합







- 이동 및 회전에 맞춰 영상 병합.○
 형태적 왜곡 문제에 맞춰 영상 병합.○
 각 영상의 특성 차이가 없도록 영상 병합.○





Stitching의3단계구성





Alpha blending







After labeling



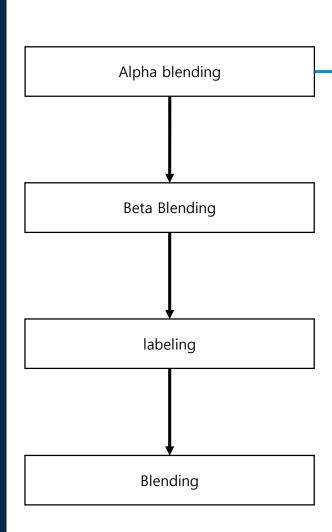




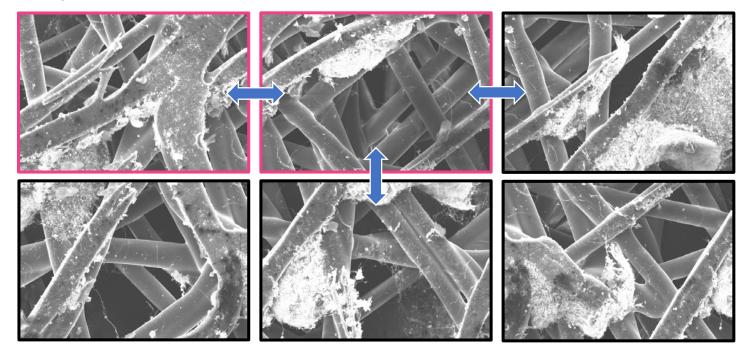
Blending

Stitching

Stitching의4단계구성



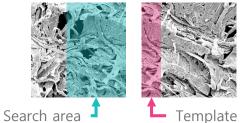
Stitching을 위한 모든 방향의 움직임 정보(Motion vector) 수집.



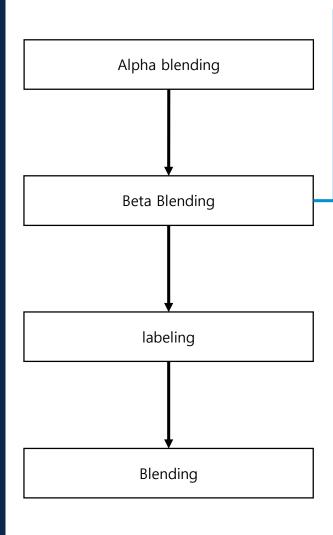
MFVed NCC(Multiple Feature Value weightED Normalized Cross Correlation)

$$wNCC(x,y) = \frac{1}{N} \sum_{(\alpha,\beta) \in \Omega} \frac{(S(\alpha,\beta) - \bar{S})(t(\alpha,\beta) - \bar{t})}{\sigma_{S}\sigma_{t}} (1 + Sobel(t(\alpha,\beta)) + Harris(t(\alpha,\beta)))$$

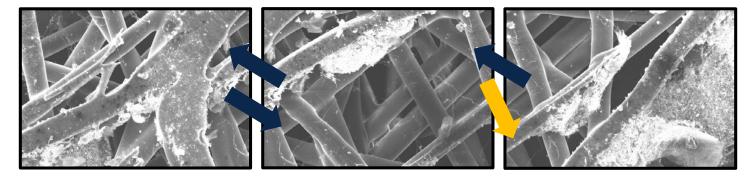
$$\times \bar{f} = E[f(\alpha,\beta)|(\alpha,\beta) \in \Omega]$$



Stitching의4단계구성



• Alpha blending에서 구한 움직임 정보 필터링.



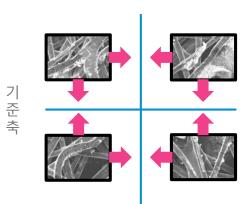
• Vector median filter를 기반으로 기준 움직임 선정, 기준 움직임에 충실한 정보를 바탕으로 기준축 생성 및 스티칭

$$v_{vm} = \underset{v \in V}{\operatorname{argmin}} \sum_{u \in V} ||v - u||$$

- 부적합한 움직임 정보는 NCC value map을 이용해 새로운 움직임 선정
 - NCC value map

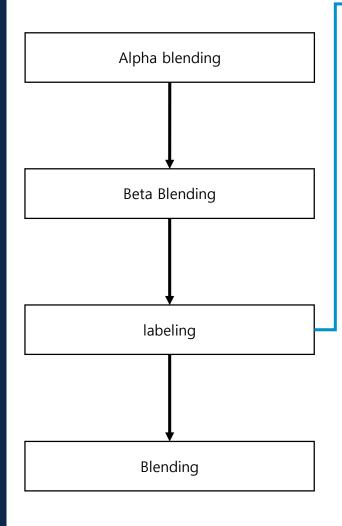




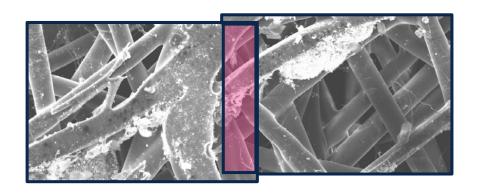




Stitching의4단계구성



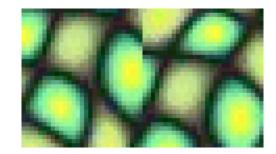
- 자연스러운 연결을 위해 영상의 경계를 가변적으로 선정
- 영상이 겹쳐진 영역에서 동작하며, 겹쳐진 영상 간의 차이가 최소가 되는 경계를 따라 영상을 이어 붙인다.



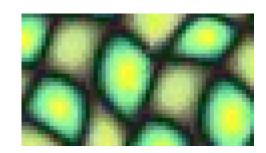
- Labeling boundary

				-							
s1	s2	s3		s1	s2	s3		s1	s2	s3	
5	4	1		5	4	1		5	4	1	
2	5	0		2	5	0		2	5	0	
1	1	7		1	1	7		1	1	7	
6	0	1		6	0	1		6	0	1	
0	0	0		0	0	0		0	0	0	
e1	e2	e3		e1	e2	e3		e1	e2	e3	
= 5				= 2				= 2			

• Labeling의 효과

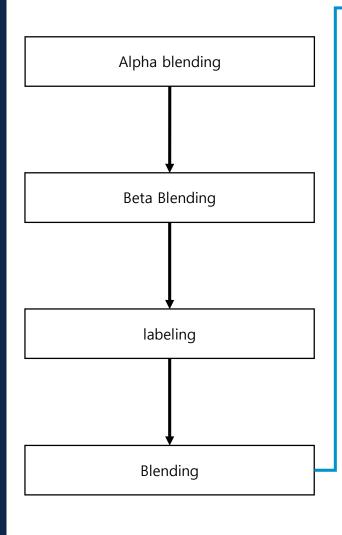




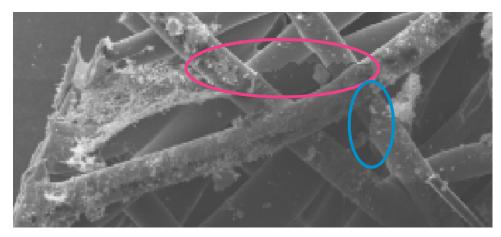


Stitching

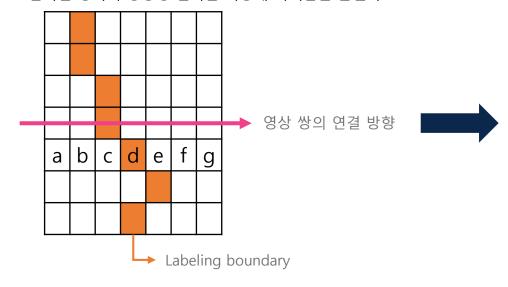
Stitching의4단계구성

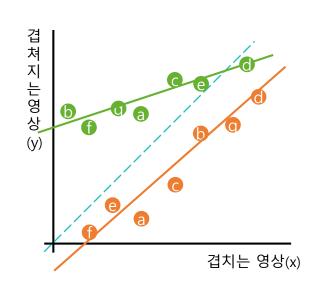


• 인접한 영상 간의 촬영 상태 차이에 따라 발생하는 어색함을 줄이는 과정.



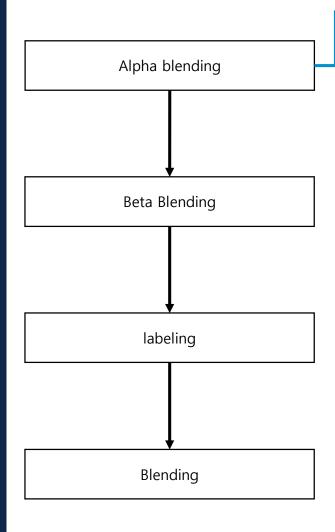
• 겹쳐진 영역의 경향성 변화를 이용해 어색함을 줄인다.



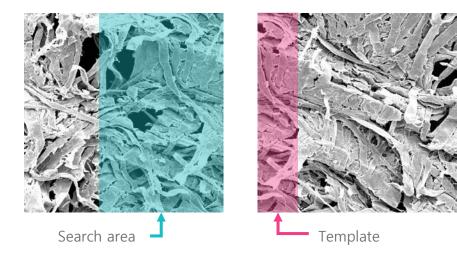


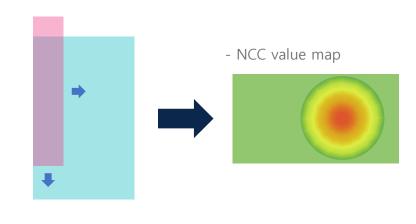
문제점

연산 시간의 문제



• 모든 위치에서 영상 쌍을 비교하기 때문에 많은 연산 시간을 필요로 한다.





- Alpha blending 단계에서 630x433 영상 25(5x5)장 기준 약 100초 정도 소비
 - Overlap: 10%
 - Overlap error rate: 10%
 - 병렬처리 연산(OpenMP 등 미사용)
- Alpha blending 단계에서 600x600 영상 9(3x3)장 기준 약 420초 정도 소비
 - Overlap: 20%
 - Overlap error rate : 20%
 - 병렬처리 연산(OpenMP 등 미사용)

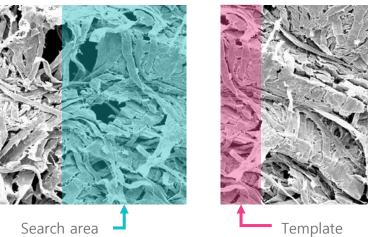
해결방안

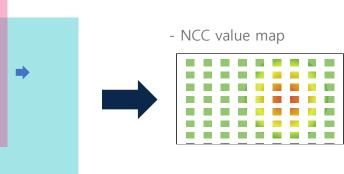
Interval search

일정 간격을 두고, NCC 값을 구한다. NCC 값을 0~1로 normalization한다. Normalize된 NCC 값이 일정 값 이상인 위치 주변의 NCC를 구한다. NCC 값이 가장 큰 위치를 이용해 영상의 모션 정보를 구한다.

• 원본 크기의 영상을 이용해 일정 간격을 두고 NCC를 구한다.

- 원본 영상을 사용하기 때문에 데이터 손실을 줄일 수 있다.





• 정확한 모션을 구하기 위한 후보군 선정을 위해 Normalization을 진행한다.

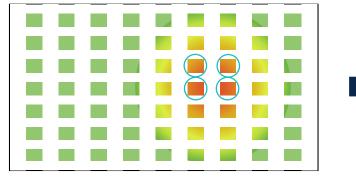
해결방안

Interval search

일정 간격을 두고, NCC 값을 구한다. NCC 값을 0~1로 normalization한다. Normalize된 NCC 값이 일정 값 이상인 위치 주변의 NCC를 구한다. NCC 값이 가장 큰 위치를 이용해 영상의 모션 정보를 구한다.

• 선정된 위치 주변 영역에서 NCC 값을 구한다.

- NCC value map



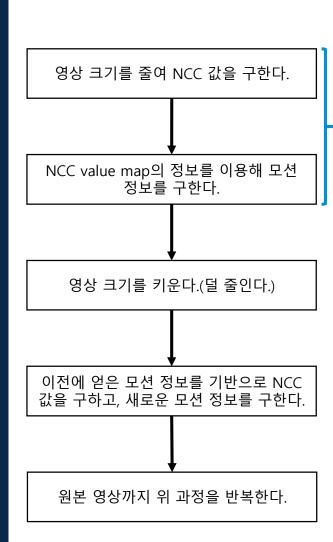


▶ 새로운 NCC value map에서 최종적인 모션 정보를 선정한다.

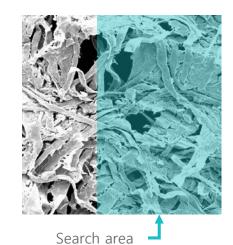


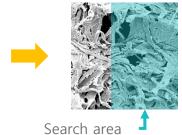
해결방안

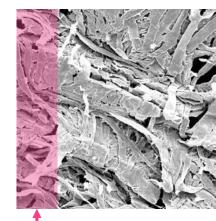
Hierarchical search

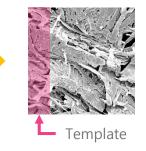


• 영상 크기를 줄여 NCC 값을 구하고, 모션 정보를 추정한다.

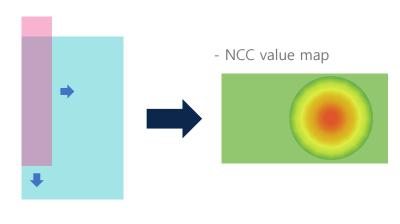








- 영상의 크기를 줄이기 때문에 데이터 손실이 생길 수 있다.









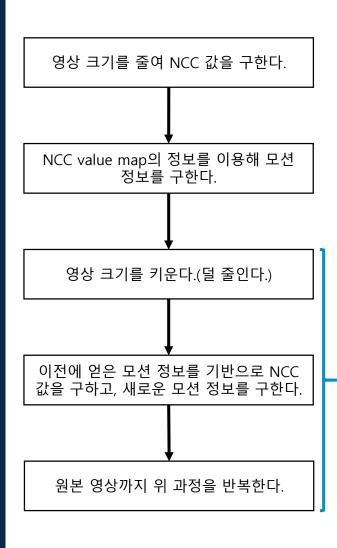




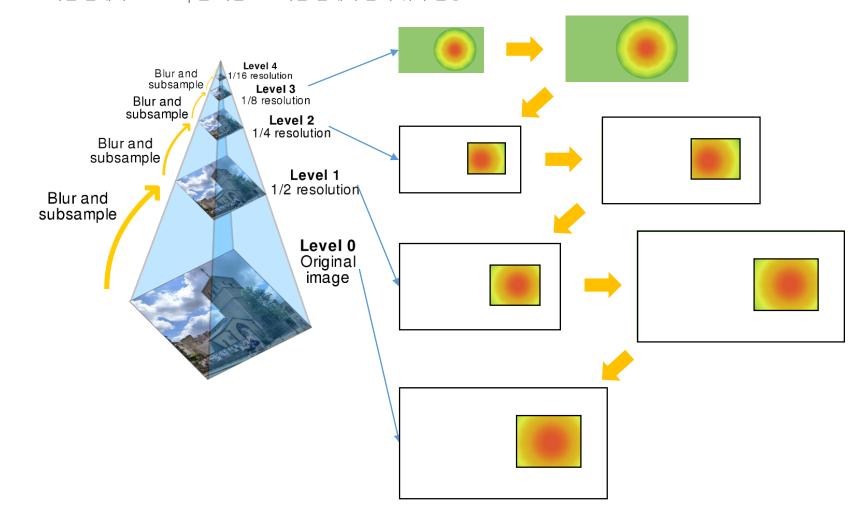


해결방안

Hierarchical search



- 영상 크기를 바꿔 가며 NCC 값을 구하고, 모션 정보를 추정한다.
 - 이전 단계의 NCC map을 기반으로 다음 단계의 탐색 위치 선정.



시간 비교

• Case #1: 630x433 영상 25(5x5)장

- Overlap: 10%

- Overlap error rate : 10%

- 병렬처리 연산(OpenMP 등 미사용)

• Case #2 : 600x600 영상 9(3x3)장

- Overlap : 20%

- Overlap error rate : 20%

- 병렬처리 연산(OpenMP 등 미사용)

◆ 기존 방법 : 약 100초

◆ Interval search : 약 40초

- Interval: 10% - Threshold: 70%

◆ Hierarchical search : 약 1.5초

- 최소 크기 : 25%

- 스탭 수 : 4

- Threshold: 70%

◆ 기존 방법 : 약 420초

◆ Interval search : 약 160초

Interval: 10%Threshold: 70%

Hierarchical search : 약 3.5초

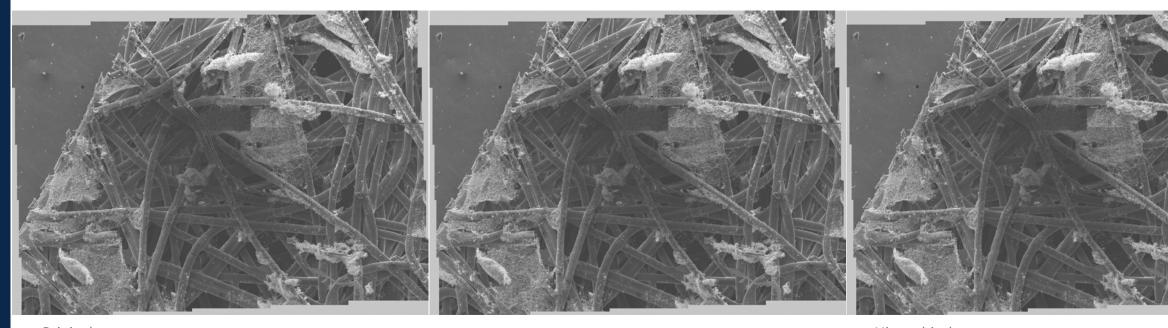
- 최소 크기 : 25%

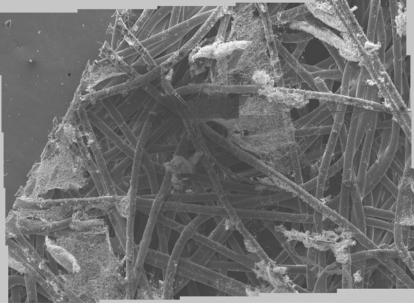
- 스탭 수 : 4

- Threshold: 70%



결과 비교

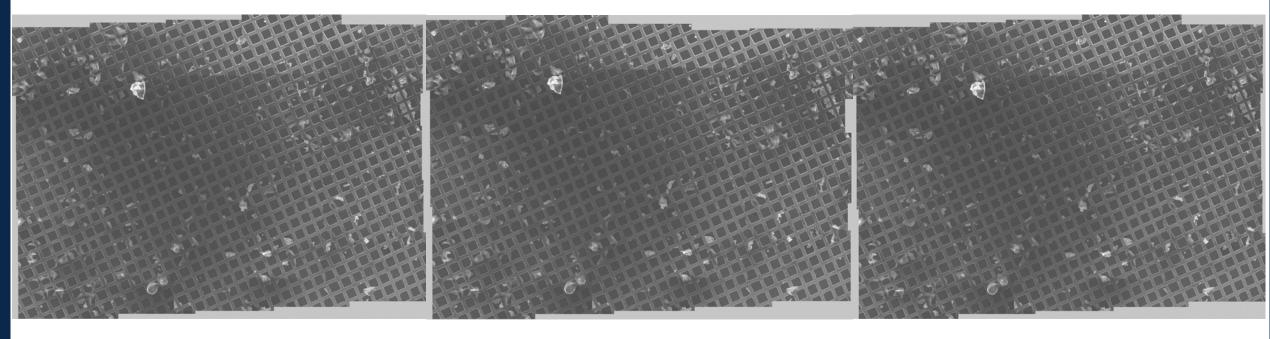




- Original - Hierarchical - Interval



결과 비교

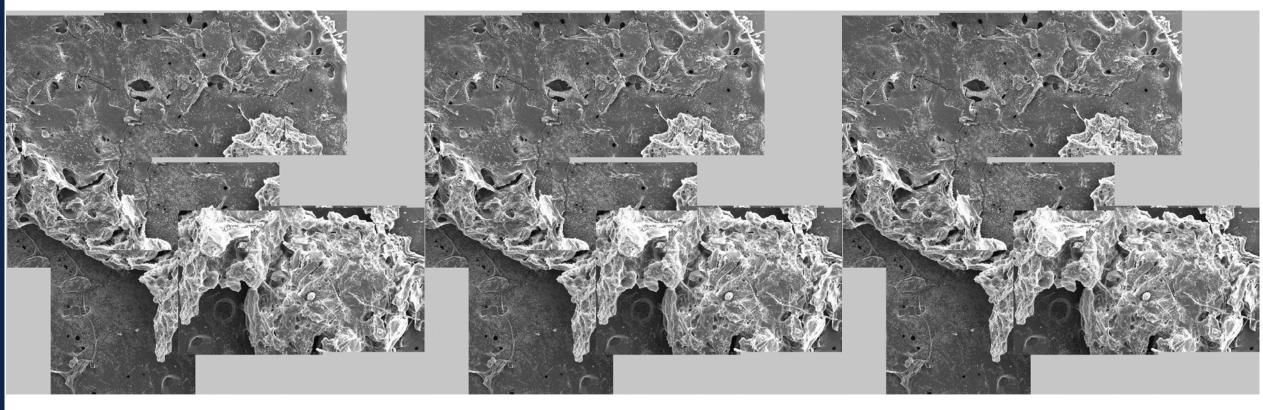


- Original - Interval - Hierarchical





결과 비교



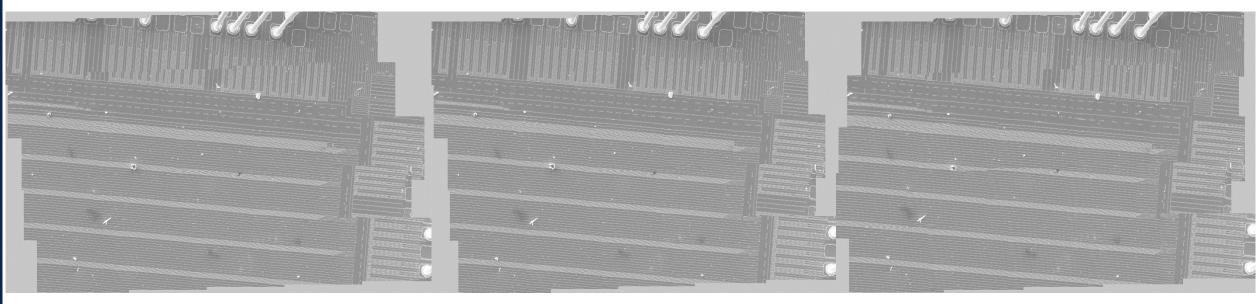
- Original - Interval - Hierarchical



OA

Result

결과 비교



- Original

- Interval
 - 약 100 초 걸림

- Hierarchical
 - 약 2.5초 걸림

Q&A