



고급 SW 실습 I

SIFT

(실습 자료)

CSE4152

서강대학교 컴퓨터공학과



SIFT

◆ 실습 내용

- ◆ **SIFT 소스 코드**를 살펴보고, 이중 일부 함수를 직접 작성하여 기존 함수 대신 사용해 결과를 체크해 본다.
- ◆ 작성할 함수는 **customGaussianBlur, MatchDescriptor**이다.
- ◆ OpenCV 라이브러리와 VS 콘솔 프로그래밍을 사용한다.

◆ 주의 사항

- ◆ 프로그램 완성 후 담당 조교에게 확인을 받아야 하고 동시에 이들을 사이버 캠퍼스에서 제출하여야 한다.
- ◆ 제출할 파일 이름은 **snnnnnnL03.cpp**로 하며, 여기에 위 두 함수 모두 작성하여 제출한다.
여기서, **nnnnnn**은 자신의 학번 뒤 6자리.

(주의) 만일 파일의 **nnnnnn**을 자신의 학번 뒤 6자리로 바꾸지 않고, 그냥 **snnnnnnL03_1.cpp** 등으로 제출하면 **0점 처리**한다.



◆ 주의 사항 (계속)

◆ 실습 결과 검사

- ◆ 담당 조교가 결과를 검사하면서 제대로 알고 작성했는지 몇 가지 작성 내용에 관한 질문을 할 수 있다.
- ◆ 평가 사항이므로 이에 답을 제대로 못하면 감점할 수 있다.
- ◆ 그러니, 프로그램을 작성할 때 내용을 이해하며 작성하여야 한다(질문이 있으면 주저 말고 조교에게 문의할 것)

◆ 숙제가 있을 경우

- ◆ 제출 파일 이름, 마감일 등을 지정해 줄 것이다.

◆ 제출 마감

- ◆ 실습 당일 담당 조교가 실습 진행 상황을 감안하여 지정해 줄 것이다. 숙제 역시 마찬가지다.
- ◆ **주의**. Late 제출은 절대 허용하지 않는다. 사이버 캠퍼스가 효과적으로 late 제출을 받지 않을 것이다.



Visual Studio Project 생성

◆ 생성 내용 및 방법

◆ VS2017 에서의 프로젝트 생성⁽¹⁾

◆ 2주차 실습과 동일

◆ 파일 → 새로 만들기 → 프로젝트 → Visual C++ → 일반 → 빈 프로젝트 선택

◆ 프로젝트 이름 입력(예: swLab19f) → 폴더 선택 → 확인

◆ OpenCV 연결

◆ 1 주차 MFC 실습 때와 동일하게 x86 모드에서 설정한다⁽²⁾.

◆ 디버그 모드와 릴리즈 모두 설정한다(실습 때 필요하다)

◆ 메모리 누수를 위한 설정도 할 것(1주차 실습 자료)

(1) VS2015, VS2019도 사용 가능할 것이다.

(2) X64에서 작업을 원한다면 이는 개인적으로 해보자. 이 경우 x86과 동일한 설정 작업을 해야 한다(라이브러리에 d가 붙어있지 않다).



SIFT in OpenCV

◆ Class `cv::KeyPoint`

◆ Keypoint를 저장하는 클래스이며 생성자는 다음과 같다.

```
KeyPoint(Point2f _pt, float _size, float _angle=-1,  
         float _response=0, int _octave=0, int _class_id=-1)
```

또는

```
KeyPoint(float x, float y, float _size,  
         float _angle=-1, float _response=0, int _octave=0,  
         int _class_id=-1)
```

◆ 멤버 변수

- `Point2f _pt` : 키포인트 좌표. pt 내에 `x`, `y` 변수가 있다.
- `float _size` : 특징점의 크기(지름)
- `float _angle` : 키포인트의 주된 방향(범위는 `[0, 360)`). 각도의 방향은 이미지 좌표 시스템을 따른다((반)시계방향).



◆ 멤버 변수(계속)

- `float _response` : 키포인트의 반응성. 좋은 특징점을 선별하는 용도로 사용
- `int _octave` : 키포인트가 추출된 피라미드의 옥타브.
- `int _class_id` : object 클래스 (if the keypoints need to be clustered by an object they belong to)

참고: `class_id`, `response`, `size`는 키포인트에 반드시 필요한 값은 아니다.

◆ Instance 생성

```
KeyPoint kpt1;  
kpt1.pt.x=5;  
kpt1.pt.y=15;  
kpt1.angle=24.5;  
...
```

또는

```
KeyPoint kpt1(x=5,y=15,_angle=24.5,...);
```

◆ Class **SIFT**⁽¹⁾

◆ **SIFT.h**에 멤버 변수와 함수가 선언, **SIFT.cpp**에 함수가 구현되어 있다.

◆ 생성자

```
SIFT(int nfeatures = 0, int nOctaveLayers = 3,  
      double contrastThreshold = 0.04,  
      double edgeThreshold = 10, double sigma = 1.6)
```

◆ 멤버 변수

- **int** nfeatures : 최대 키폰트 개수 설정 (0이면 무제한)
- **int** nOctaveLayers : 옥타브당 스케일 수 (옥타브당 Gaussian scale 수는 nOctaveLayers+3)
- **double** contrastThreshold : contrast 임계값
- **double** edgeThreshold : edge 임계값
- **double** sigma : scale sapce 구성 시 초기 시그마 값

(1) <https://github.com/opencv/opencv/blob/2.4/modules/nonfree/include/opencv2/nonfree/features2d.hpp>

(2) <https://github.com/opencv/opencv/blob/2.4/modules/nonfree/src/sift.cpp>



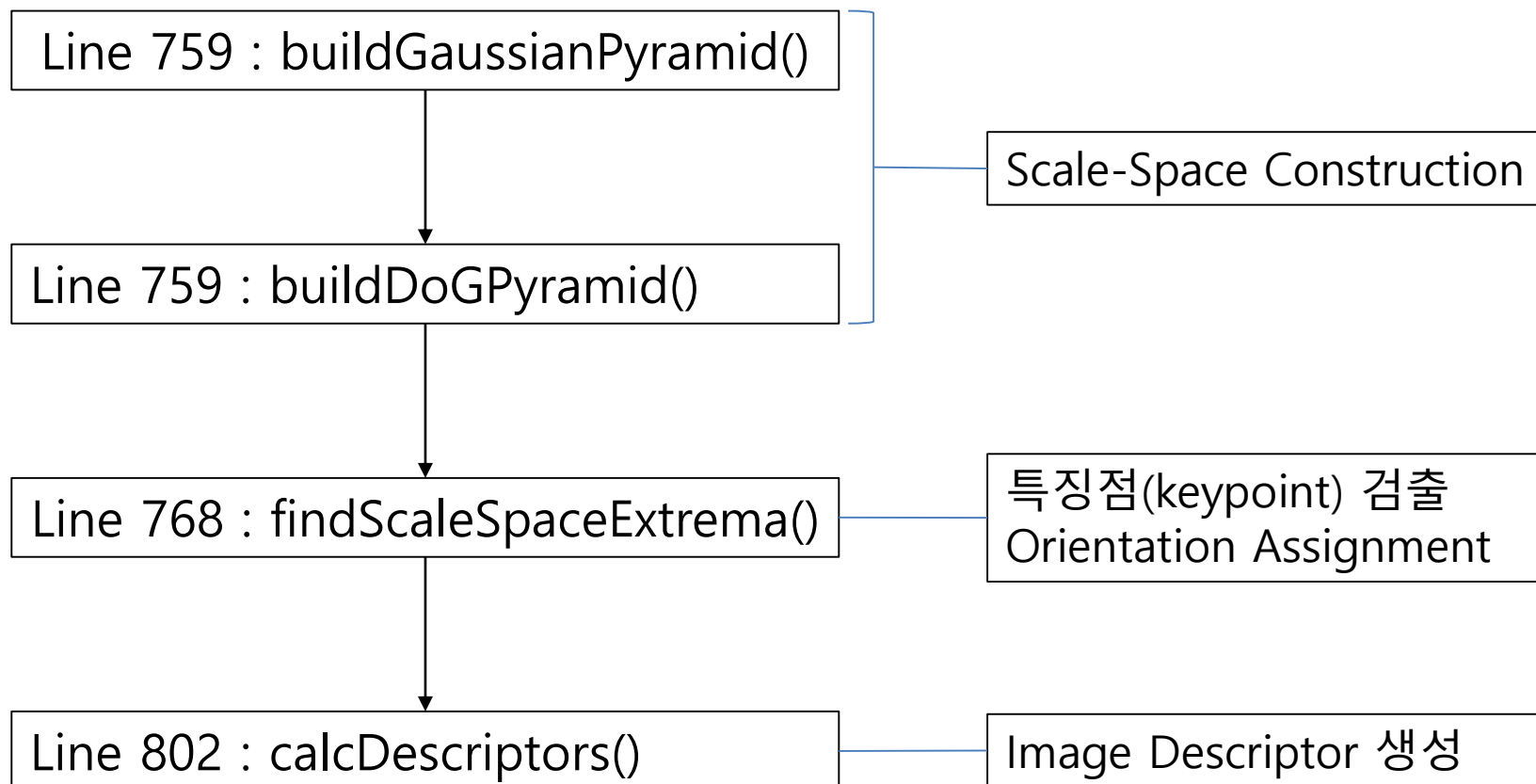
◆ 클래스 생성 및 SIFT 연산

```
// 먼저 SIFT instance를 아래와 같이 생성한다.  
SIFT *sift = new SIFT(nfeatures, nOctaveLayers,  
                      contrastThreshold, edgeThreshold, sigma);  
  
// Keypoint를 위한 vecto와 descriptor를 선언한다.  
Vector<KeyPoint> keypoints;  
Mat descriptor;  
  
// 주어진 이미지 imp에 대해 SIFT 연산을 수행한다.  
// 출력은 keypoints와 descriptor이다.  
sift->operator()(img, keypoints, descriptor);
```

- **nfeatures**가 0으로 주어진 경우, **keypoints**의 크기는 `operator()` 함수에서 연산이 진행 중에 결정된다.
- **descriptor**의 경우 row 수는 **keypoint**의 개수와 같으며 column 수는 128인데 이 역시 **nfeatures**가 0일 경우 `operator()` 내부에서 결정된다.

◆ SIFT 클래스 operator 함수 진행과정

- ◆ `sift.cpp`에서 함수 `operator()`의 keypoint와 descriptor 추출 과정을 다음 도표로 보인다.





◆ 2D 필터

- ◆ 아래 함수는 입력 이미지에 사전 준비한 커널을 적용시켜 필터링하는 함수이다.

```
void filter2D( InputArray src, OutputArray dst,  
               int ddepth, InputArray kernel,  
               Point anchor = Point(-1,-1), double delta=0,  
               int borderType = BORDER_DEFAULT )
```

◆ 함수 파라미터

- **src, dst** : 각각 입력 및 출력 이미지.
- **ddepth** : 출력 이미지의 depth (기본값 -1 (입력과 동일)).

입력 이미지형태에 따라 가능한 ddepth 값은 다음과 같다:

`src.depth() = CV_8U, ddepth = -1/CV_16S/CV_32F/CV_64F`

`src.depth() = CV_16U/CV_16S, ddepth = -1/CV_32F/CV_64F`

`src.depth() = CV_32F, ddepth = -1/CV_32F/CV_64F`

`src.depth() = CV_64F, ddepth = -1/CV_64F`

다음 쪽에 계속

◆ 함수 파라미터(계속)

- **src, dat** : 각각 입력 및 출력 이미지.
- **ddepth** : 출력 이미지의 depth(기본값 -1(입력과 동일)).
입력 이미지형태에 따라 가능한 ddepth 값은 다음과 같다:
 $\text{src.depth}() = \text{CV_8U}, \text{ddepth} = -1/\text{CV_16S}/\text{CV_32F}/\text{CV_64F}$
 $\text{src.depth}() = \text{CV_16U}/\text{CV_16S}, \text{ddepth} = -1/\text{CV_32F}/\text{CV_64F}$
 $\text{src.depth}() = \text{CV_32F}, \text{ddepth} = -1/\text{CV_32F}/\text{CV_64F}$
 $\text{src.depth}() = \text{CV_64F}, \text{ddepth} = -1/\text{CV_64F}$
- **kernel** : 입력 이미지에 convolution할 커널. float형 single 채널 행렬.
- **anchor** : 커널의 중심점을 설정. 기본값은 커널의 중심 위치.
- **delta** : 필터 적용 후 픽셀에 추가로 더해질 값
- **borderType** : 이미지 밖 픽셀 값 설정 방법(2주차 실습 참조)



실습

◆ 실습

- ◆ SIFT에서 사용하는 두 함수를 작성하고 SIFT 연산에 적용하여 본래의 SIFT.cpp 동작과 동일하게 실행되는지 확인한다.
- ◆ 작성해야 할 두 함수는 다음과 같다
 - ◆ Gaussian 필터링을 통한 Gaussian blurring 함수 작성.
 - ◆ 두 keypoint 집합의 descriptor들 간의 비교를 통한 keypoint 매칭 함수 작성.
- ◆ 실습 방법
 - ◆ 첨부한 swLab19f_3_SIFT_Lab_Std.zip 파일을 풀어 저장.
 - ◆ snnnnnnnL03.cpp의 nnnnnnn을 자신의 학번 뒤 6자리로 변경.
 - ◆ 위 파일 내 두 함수를 작성한 후 실행 결과를 확인(1).
 - ◆ 담당 조교 검사 후 작성한 파일을 사이버 캠퍼스에 제출.

(1) 빌드할 때 x86 모드인지 확인하고 빌드한다.

◆ 프로그램 실행

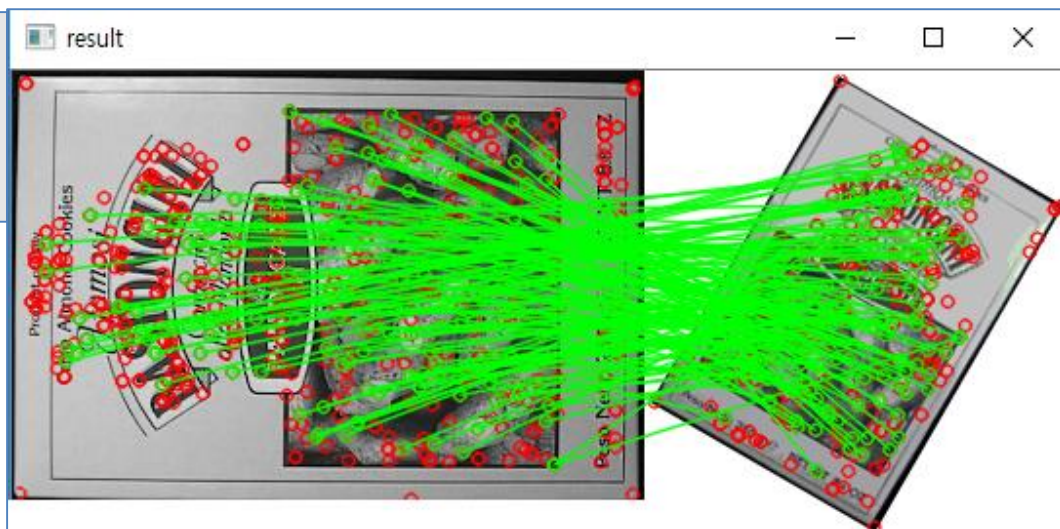
- ◆ snnnnnnnL03.cpp를 작성하고 빌드 한 후 다음과 같이 실행해 보자(1).

...\실행파일 이미지1 이미지2

- ◆ 다음과 같이 실행하였을 때 그 결과는 다음과 같을 것이다.

...\실행파일 box.bmp box3_30.png

```
Image 1 size : [324 x 223], Type: 8UC3  
Image 2 size : [217 x 238], Type: 8UC3  
IMG1 Num kpt : 604  
IMG2 Num kpt : 320  
matches: 137
```



우측 그림에서 적색 원은 매치되지 않은 keypoint 들이다.

(1) 이미지는 경로까지 포함하거나 아니면 실행 파일이 있는 폴더로 복사하여 사용한다.

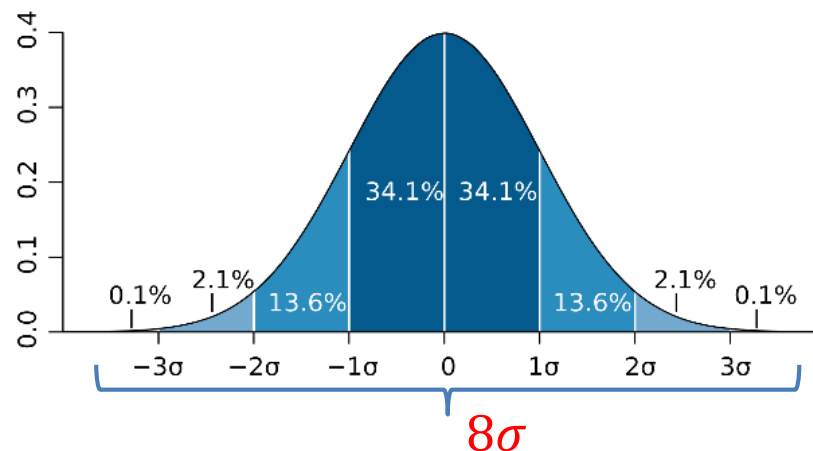
◆ Gaussian blur

- ◆ snnnnnnL03.cpp에 다음 함수를 완성하자

```
void customGaussianBlur(const Mat &src, Mat &dst,  
                        double sigma)  
  
    // src      : 입력 이미지  
    // dst      : 가우시안 블러링한 이미지  
    // sigma    : blur에 사용할 시그마 값 (x, y 모두 같은 값)
```

- ◆ 함수의 기능

- ◆ 가우시안 커널을 생성하여 이미지에 적용하는 함수.
- ◆ 커널 크기 : $2*(4*\sigma)+1$ (소수점이하 올림(ceil() 사용))
이는 분포의 대부분 정보를 포함하는 크기이다.





◆ 2차원 가우시안 수식

$$G(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$$

◆ 커널 작성

- ◆ 위 수식에 x 와 y 방향으로 각각 $[-[4\sigma], +[4\sigma]]$ 범위 만큼 샘플링하여 값을 구한다(데이터 타입은 float).
- ◆ 커널 값 계산 후 전체의 총합으로 나눠서 $[0.0, 1.0]$ 사이의 값을 가지도록 정규화 한다.

◆ 필터링

- ◆ 작성한 커널을 인수로 하여 함수 `filter2D()`를 호출하여 블러링을 수행한다.

◆ Keypoint Matching

◆ 다음과 같은 매칭 함수를 구현한다

```
int MatchDescriptor(const Mat &descriptor1,
                   const Mat &descriptor2, vector<int> &machingIdx)
// descriptor1 : 이미지 1의 디스크립터
// descriptor2 : 이미지 2의 디스크립터
// machingIdx   : 이미지 1의 각 키포인트와 매칭된
//              이미지 2의 키포인트 인덱스를 저장한 STL vector
//              매칭이 안될 경우 -1 저장.
```

◆ 참고: 아래 보인 두 swap 함수 모두 call by reference이다.

```
int main(void) {
    int x, y;
    x = 10;
    y = 20;
    swap1(&x, &y);
    swap2(x, y);
}
```

```
void swap1(int *x,
           int *y) {
    int tmp = *x;
    *x = *y;
    *y = tmp;
}
```

```
void swap2(int &x,
           int &y) {
    int tmp = x;
    x = y;
    y = tmp;
}
```




◆ STL vector

- ◆ 배열과 유사한 sequence container이며 dynamic한 크기 조절이 가능하다.
- ◆ 다양한 멤버 함수를 제공한다^(1,2).
- ◆ vector instance 생성

```
vector<[data type]> [변수이름]
```

- ◆ 멤버 함수 resize 사용 예

```
vector<int> v;  
v.resize(n); // v의 크기를 n으로 (확장되는 부분은 0으로  
             // 초기화)
```

- ◆ 본 실습에서는 keypoint 매칭 결과를 **vector** **matchingIdx**에 저장하는데, 함수 호출시 이의 크기가 없으므로 멤버함수 **.resize()**를 통하여 그 크기를 결정한다.

(1) <http://www.cplusplus.com/reference/vector/vector/>

(2) <https://hyeonstorage.tistory.com/324>

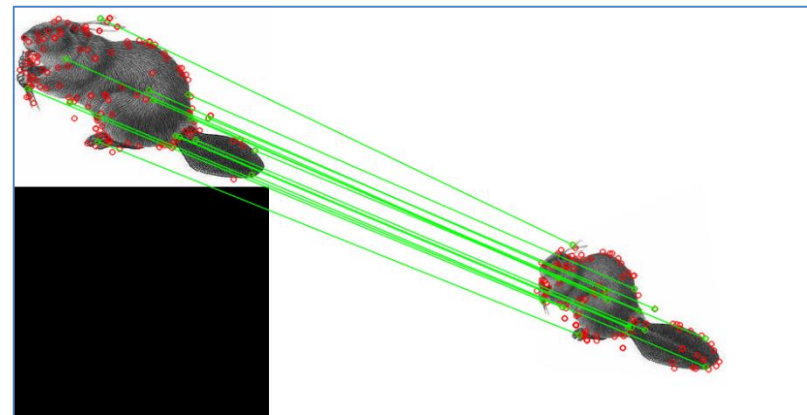
◆ 함수 작성

- 두 이미지의 각 keypoint에 대한 descriptor가 입력으로 주어지는데, **descriptor의 rows는 keypoint 개수와 동일하고, cols는 128이다.**
- Descriptor 간의 거리는 **L2 norm**으로 정한다.
- 1. Vector **matchingIdx**는 멤버 함수 **.resize()**를 통하여 이미지 1의 keypoint 개수로 그 크기를 정한다.
- 2. 아래 과정을 이미지 1의 모든 keypoint에 대해 수행한다.
 - A. 이미지 1의 keypoint **k**와 이미지 2의 모든 keypoint들과의 descriptor간 거리를 비교하여 가장 가까운 이미지 2의 keypoint와 두 번째 가까운 keypoint를 구한다.
 - B. 가장 가까운 keypoint와의 거리를 **d_1** , 이의 index를 **i_1** 이라고 하고, 두 번째 가까운 keypoint와의 거리를 **d_2** , 이의 index를 **i_2** 라고 하자.
 - C. 만일 **i_2** 가 존재하고 **$d_1/d_2 < \text{DIST_RATIO_THR}$** 이면 **k**의 매칭 keypoint로 **i_1** 을 선택하고 이를 vector matchingIdx의 index **k**에 저장한다.
 - D. 만일 단계 8의 테스트에 실패하면 **matchingIdx**의 index **k**에는 **-1**을 저장한다.

◆ 실습 결과

- ◆ 두 함수 작성을 완료한 후 빌드하여 주어진 img 폴더의 이미지에 대해 매칭을 시도해보자.
- ◆ 아래 일부 매칭 결과를 보인다

```
C:\wexe>swLab19f_3_SIFT beaver.png beaver2.png  
Image 1 size : [300 x 211], Type:8UC3  
Image 2 size : [640 x 480], Type:8UC3  
IMG1 Num kpt : 144  
IMG2 Num kpt : 114  
matches:15
```



```
C:\wexe>swLab19f_3_SIFT beaver.png Butterfly_8.bmp  
Image 1 size : [300 x 211], Type:8UC3  
Image 2 size : [643 x 426], Type:8UC3  
IMG1 Num kpt : 144  
IMG2 Num kpt : 1866  
matches:0
```

