차업 검출

색 정보 이용

1. RGB 색 좌표계를 이용한 흰색 추출

```
□ void GetwhiteRGB(PPMdata *ppm) {
     BYTE R, G, B;
     BYTE threshold = 200;
     for (int i = 0; i < ppm->height; i++)
         for (int j = 0; j < ppm->width * 3; <math>j += 3)
             R = ppm->pixels[i][j];
             G = ppm->pixels[i][j + 1];
              B = ppm->pixels[i][j + 2];
             if (R < threshold || G < threshold || B < threshold)</pre>
                  ppm->pixels[i][j] = 0;
                  ppm->pixels[i][j + 1] = 0;
                  ppm->pixels[i][j + 2] = 0;
```

2. HSI 색 좌표계를 이용한 흰색 추출

```
void extractwhite(PPMdata *ppm) {
    float I = 0;

for(int i = 0; i < ppm->height; i++)
    for(int j =0; j < ppm->width*3; j+=3)
    {
        I = ppm->HSI[i][j + 2];
        if (I < 200)
            ppm->HSI[i][j + 2] = 0;
    }
}
```

색 정보 이용 결론



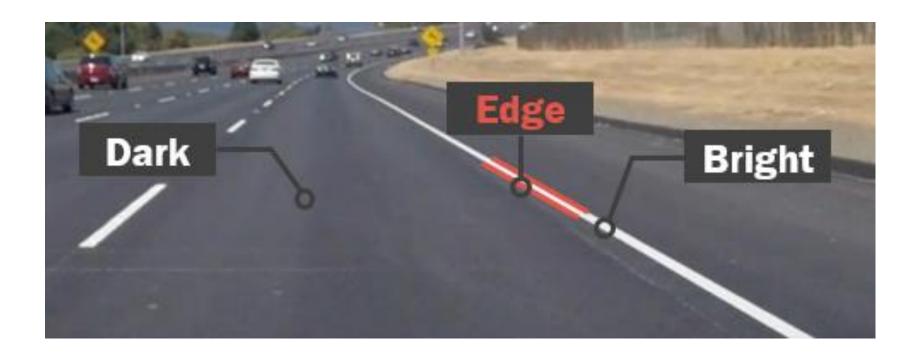




색 정보만으로 차선 추출은 불가능하다. (색정보로 흰색을 추출하면 흰색 중 차선을 뽑아낼 수 없다.)

직선 특징 이용

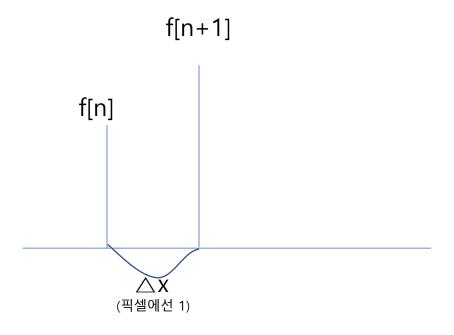
⇒ Edge 추출을 통한 차선을 검출



Edge 검출 방법

- 1. 1차 미분
- Sobel 마스크
- 2. 2차 미분
- 라플라시안 마스크
- -Canny Edge 검출

-1차 미분



$$\frac{f[n+1]-f[n]}{1} = f[n+1] - f[n]$$

픽셀 I 의 변화량은

$$\nabla I(m, n) = \sqrt{\nabla x(m, n)^2 + \nabla y(m, n)^2}$$

= $I \nabla x(m, n) I + I \nabla y(m, n) I$

$$\nabla x(m, n) = I I(m+1, n) - I(m, n) I$$

 $\nabla y(m, n) = I I(m, n+1) - I(m, n) I$

1. 1차 미분

- 소벨 연산

| (m-1, n-1) | (m. n-1) | (m+1, n-1) |
|------------|----------|------------|
| (m-1, n) | (m. n) | (m+1 .n) |
| (m-1. n+1) | (m. n+1) | (m+1. n+1) |

| -1 | -2 | -1 |
|----|----|----|
| 0 | 0 | 0 |
| 1 | 2 | 1 |

| -1 | 0 | 1 |
|----|---|---|
| -2 | 0 | 2 |
| -1 | 0 | 1 |

$$\nabla x(m, n) = [I(m+1, n+1)) + 2 * I(m+1, n) + I(m+1, n-1)] - [I(m-1, n+1)] + 2I(m-1, n) + I(m-1, n-1)]$$

 $\nabla y(m, n) = [I(m+1, n+1)) + 2 * I(m, n+1) + I(m-1, n+1)] - [I(m+1, n-1)] + 2I(m, n-1) + I(m-1, n-1)]$
 $I(m, n) = \nabla x(m, n) + \nabla y(m, n)$

- Sobel 마스크를 이용한 1차 미분

```
int maskX[3][3] = { \{-1, -2, -1\}, \{0, 0, 0\}, \{1, 2, 1\} \};
int maskY[3][3] = { \{-1, 0, 1\}, \{-2, 0, 2\}, \{-1, 0, 1\} \};
int Xsum = 0;
int Ysum = 0;
int sum = 0;
for (int i = 0; i < H-2; i++)
    for (int j = 0; j < W-2; j++){
        for(int k = 0; k < 3; k++)
            for (int e = 0; e < 3; e++)
                Xsum += Img[i + k][j + e] * maskY[k][e];
                Ysum += Img[i + k][j + e] * maskY[k][e];
        sum = (abs(Xsum) + abs(Ysum));
        if (sum > 255) {
            sum = 255;
        else if (sum < 0) {
            sum = 0;
        Img2[i+1][j+1] = sum;
        Xsum = 0;
        Ysum = 0;
```

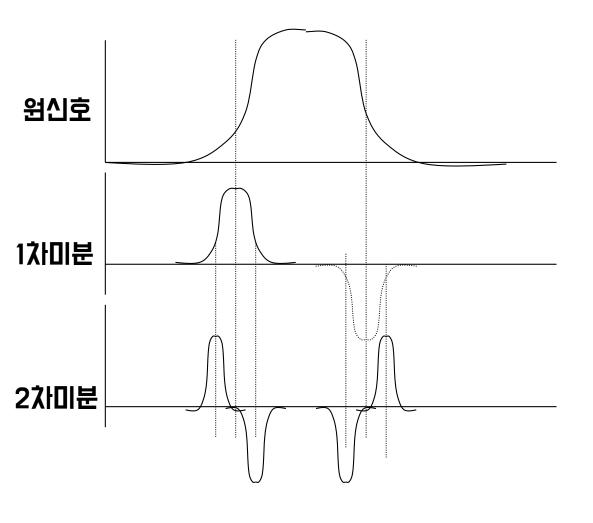




Edge가 두꺼워서 어디까지가 edge인지를 찾아야함

⇒Object인식에는 적합하지 않다.

2. 2차 미분



1차 미분으로는 너무 많은 Edge후보 생성

실제 Edge접은 1차 미분의 최대값 => 2차 미분하면 0인 것이 1차 미분의 최대값

2. 2차 미분

-라플라시안 연산

| (m-1, n-1) | (m. n-1) | (m+1. n-1) |
|------------|----------|------------|
| (m-1. n) | (m. n) | (m+1 .n) |
| (m-1, n+1) | (m. n+1) | (m+1, n+1) |

| 0 | 1 | 0 |
|---|----|---|
| 1 | -4 | 1 |
| 0 | 1 | 0 |

$$\nabla^2 I(x, y) = Ixx(x, y) + Iyy(x, y)$$

$$\nabla^2 I(x, y) = I(m+1, n) + I(m, n+1) + I(m-1, n) + I(m, n-1) - 4I(m, n)$$

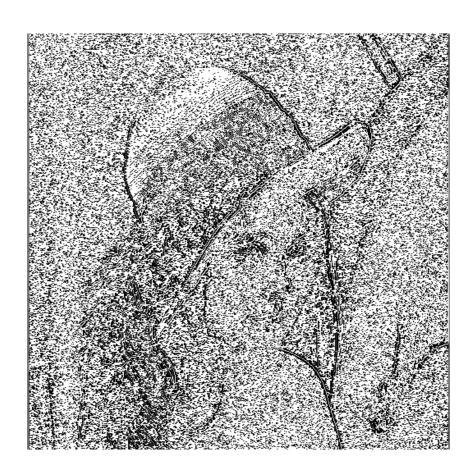
- 라플라시안 마스크를 이용한 2차 미분

```
// Laplacian Mask
int mask[3][3] = { \{0, 1, 0\}, \{1, -4, 1\}, \{0, 1, 0\}\};
int sum = 0;
for (int i = 0; i < H - 2; i++)
for (int j = 0; j < W - 2; j++){
   for (int k = 0; k < 3; k++)
   for (int e = 0; e < 3; e++)
       sum += Img[i + k][j + e] * mask[k][e];
   Img2[i + 1][j + 1] = sum;
   sum = 0;
//Zero-crossing detection
for(int i = 0; i < H-2; i++)
for (int j = 0; j < W-2; j++)
   if (((Img2[i+1][j+1] * Img2[i+2][j+1]) < 0) | ((Img2[i+1][j+1] * Img2[i+1][j+2]) < 0))
       Img[i + 1][j + 1] = 255;
   else
       Img[i + 1][j] = 0;
```





=> Object인식에 적합 하지만 잡음에는 민감



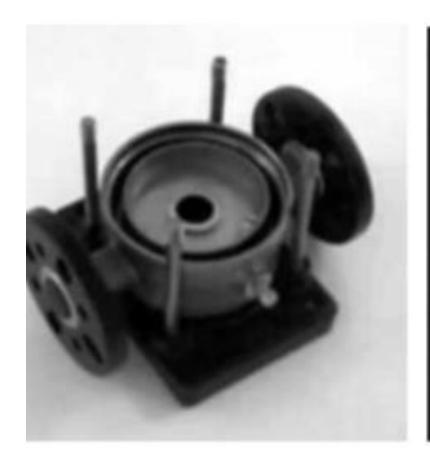
Canny Edge 검출

1) 가우시안 필터를 이용한 노이즈 제거





2) 미분을 통한 Edge 검출





3) 비최대치 억제

| 1 | 2 | 2 | 4 | 7 |
|---|---|---|---|---|
| 2 | 2 | 6 | 7 | 5 |
| 2 | 6 | 7 | 6 | 2 |
| 5 | 7 | 6 | 2 | 1 |
| 7 | 5 | 2 | 1 | 1 |

| 1 | 2 | 2 |
|---|---|---|
| 2 | 2 | 6 |
| 2 | 6 | 7 |

| 2 | 6 | 7 |
|---|---|---|
| 6 | 7 | 6 |
| 7 | 6 | 2 |

4방향의 원소들보다 크면 자신이 Edge 그렇지 않으면 Edge가 아닌 것으로 간주

=〉 얇은 Edge를 얻음

3) 비최대치 억제 결과





4-1) 임계값 사용



비최대치 억제 후에도 실제 Edge와 약간의 노이즈는 검출됨이를 구별하기위해 2개의 임계 값 Low와 High를 사용 Low와 High를 기준으로 파란색 영역은 제거하고 주황색 영역(약한 Edge)과 빨간색 영역(강한 Edge)를 구분함

4-2) 약한 Edge 연관성 판별

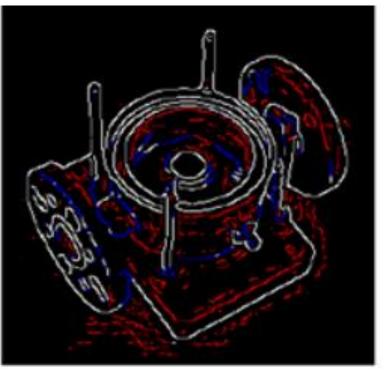
강한 Edge는 최종 Edge에 추가

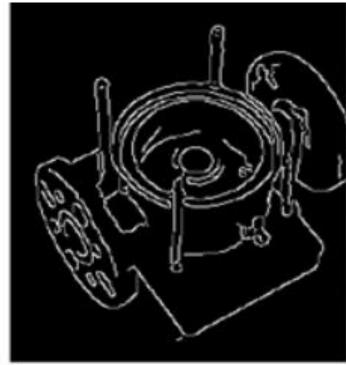
| А | В | С |
|---|--------|---|
| D | (m. n) | E |
| F | G | Н |

주황색 영역의 Edge는 강한 Edge와 연결된 경우에만 추가 ⇒노이즈나 작은 변화량은 강한 Edge와 연관성이 떨어지므로

3) Edge연관 판별 및 Canny Edge 검출 결과







검출된 Edge를 통한 직선 검출

수식으로 표현할 수 있는 도형이라면 검출할 수 있다

=> Hough Trasnform 함수

참고문헌

1] https://blog.naver.com/windowsub0406/220892704332 (UDACITY Self-Driving Car nanodegree 강의 해설)

2] http://carstart.tistory.com/188 (Canny Edge 검출 설명)

3] 임베디드 소프트웨어 경진대회 Team 금호우 개발계획서

4] OpenCV로 배우는 영상 처리 및 응용