# 邊緣銳化 (Edge Sharpening or Edge Enhancement or Unsharp Masking)

為了要讓圖片的邊緣凸顯,然後低頻的部分保持原樣,可以用這種方法。概念上就是將原圖減掉一張經過 low pass filter 的圖,這樣就可以把高頻的部分凸顯出來。其濾波器可以如下表示

$$u = s(id - \frac{1}{k}a)$$

其中 id 為 identity matrix, 也就是原圖的部分

a 為 low pass filter, 這裡假設他是 average filter

k, s 為縮放常數

為了讓新的圖跟原圖有相同的亮度, 設u 的 element 總合為 1。因此可以導出

$$s(1 - \frac{1}{k}) = 1$$

令 k = 1.5, 則 s = 3, 所以這個 filter 為

$$3 \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} - 2 \begin{pmatrix} \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \end{pmatrix} = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} -2 & -2 & -2 \\ -2 & 25 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \end{bmatrix}$$

```
img = imread("Image\koala.png");
id = [0 0 0; 0 1 0; 0 0 0];
a = fspecial("average", [3, 3]);
u = 3*id - 2*a;
img2 = imfilter(img, u);
figure, imshow(img);
```



figure, imshow(img2);



可以看到在經過 unsharpening mask 之後,細節變的更加的明顯。而下面可以實驗調整 s 讓 u 的 element 總和不是 1 時會發生甚麼事

count = 1;

```
figure;
for i = [5, 4, 2.5, 2.2]
    u = i*id - 2*a;
    imgf = imfilter(img, u);
    subplot(2, 2, count);
    imshow(imgf);
    count = count + 1;
end
```









可以看到當s越大時,圖片越亮,反之則越暗。因為s代表著原圖的縮放倍率,當原圖乘的倍數越高時,圖片就會越亮。

**fspecial** 裡也有內建的 unsharpening mask 可以使用,他是用 Laplacial Filter (High Pass Filter) 來轉換,所以他的運作方式會變成原圖去加上一個經過 High Pass Filter 之後的影像。而其使用的 Filter 為

$$\frac{1}{\alpha+1} \begin{bmatrix} -\alpha & \alpha-1 & -\alpha \\ \alpha-1 & \alpha+5 & \alpha-1 \\ -\alpha & \alpha-1 & -\alpha \end{bmatrix}$$

其中  $0 < \alpha < 1$ 

count = 1;

```
figure;
for i = [0.2, 0.4, 0.6, 0.8]
    f = fspecial("unsharp", i)
    imgf = imfilter(img, f);
    subplot(2, 2, count);
    imshow(imgf);
    count = count + 1;
end
```

```
f = 3 \times 3
   -0.1667
            -0.6667
                      -0.1667
   -0.6667
             4.3333
                     -0.6667
            -0.6667
                      -0.1667
   -0.1667
f = 3 \times 3
   -0.2857
           -0.4286
                     -0.2857
   -0.4286
           3.8571
                     -0.4286
   -0.2857
           -0.4286
                     -0.2857
f = 3 \times 3
   -0.3750
           -0.2500
                     -0.3750
   -0.2500
           3.5000
                     -0.2500
           -0.2500 -0.3750
   -0.3750
f = 3 \times 3
   -0.4444 -0.1111 -0.4444
   -0.1111
           3.2222
                     -0.1111
   -0.4444 -0.1111 -0.4444
```









# 高增幅濾波器 (High Boost Filter)

High boost filter 跟 unsharpening filter 要達到的效果一樣,只是 high boost filter 會讓原圖再多乘上倍率,使得圖的邊緣更加凸顯出來。因此公式即為

```
HBF = k(Original) - LPF
```

其中 HBF 表 high boost filter image

LBF 表原圖經 Low Pass filter 變換後的影像

k 為縮放常數

當 k = 1 時即稱 unsharpening mask, 當 k > 1時即為 high boost filter

## 最大 & 最小濾波器 (Maximum & Minimum Filter)

最大濾波器的 mask 會把在 mask 內的灰階值先排序, 然後 output 值會是灰階值中最大的, 最小濾波器亦然。因此最大濾波器可以取出影像中每個 pixel 較亮的部分, 最小濾波器反之。

```
img = imread("Image\iguana.png");
img_max = nlfilter(img, [3, 3], "max(x(:))"); % maximum filter
img_min = nlfilter(img, [3, 3], "min(x(:))");
figure;
subplot(1, 2, 1); imshow(img_max);
subplot(1, 2, 2); imshow(img_min);
```



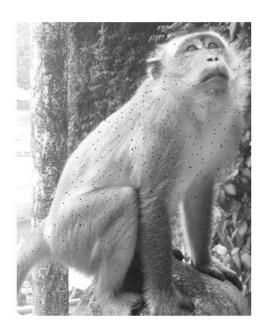


也可以使用中間值濾波器,而中間值濾波器可以拿來做為去噪點濾波器

```
img = rgb2gray(imread("Image\monkey noise.png"));
```

Warning: PNG library warning: bKGD: invalid.

#### figure; imshow(img)



可以看到原圖用許多的黑色噪點,此時如果使用 Median Filter 的話

```
img_med = ordfilt2(img, 5, ones(3, 3));
figure; imshow(img_med);
```



可以看到黑色噪點被成功移除,原理就是因為噪點會是灰階值最小的,而 median filter 就可以把 mask 裡灰階值 最小的過濾掉。

#### Kuwahara Filter

這個 filter 跟 unsharpening mask 的功能類似,一樣是讓低頻的部分模糊,同時保留 edges 的部分。計算方法是會將 mask 分成四個 submask,並且計算裡面 graylevel 的變異數,output 為變異數最小的 subarea 的 graylevel 平均值



### **Domain Filter & Range Filter**

前面提到的濾波器都是屬於域濾波器 (Domain Filter),就是 output 值是直接用 mask 上面的係數乘上對應的 灰階值相加而成的。而範圍濾波器 (Range Filter) 則是考慮了像素之間的像素值差距計算而成的。考慮下面的 neighborhood 上執行 Gaussian range filter 0.8 0.1 0.6

0.3 0.5 0.7

0.4 0.9 0.2

周圍 8 個 pixel 值和中間的 pixel 的差值為

0.3 - 0.4 0.1

-0.2 0.0 0.2

-0.1 0.4 -0.3

將其值代入 Gaussian Function

$$f(x) = exp\{-\frac{v^2}{2\sigma^2}\}$$

在不同的  $\sigma$  下可以得到以下值

 $\sigma_{\gamma} = 0.1$ :

0.01111 0.00034 0.60653

0.13534 1.00000 0.13534

0.60653 0.00034 0.01111

 $\sigma_{\gamma} = 1$ :

0.95600 0.92312 0.99501

 $0.98020 \quad 1.00000 \quad 0.98020$ 

 $0.99501 \quad 0.92312 \quad 0.95600$ 

 $\sigma_{_{\gamma}}=10$ :

0.99955 0.99920 0.99995

 $0.99980 \quad 1.00000 \quad 0.99980$ 

 $0.99995 \quad 0.99920 \quad 0.99955$ 

可以看到當 σ 值越大, 瀘波器會讓影像變得更平緩

Bilateral Filter (雙邊濾波器)

bilateral filter 就是同時把 domain filter 跟 range filter 一起使用,同時考量了 pixel 之間的 closeness 跟 similarity。下面時做一個 bilateral filter,而 domain filter 跟 range filter 都使用 Gaussian Filter。在調整兩個 Gaussian Filter 的標準差值下,我們可以創造出不同的 blurring effect









# **Region of Interest**

如果只需要對影像的部分區域進行濾波,可以先匡出該範圍,然後再進行濾波

```
img = imread("Image\monkey.png");
img2 = img(56:281, 221:412);

% 嘗試對猴子的頭進行各種濾波
xi = [60 27 14 78 130 139];
yi = [14 38 127 177 160 69];
roi = roipoly(img2, yi, xi);

a1 = fspecial("average", 10);
roi1 = roifilt2(a1, img2, roi);

a2 = fspecial("unsharp");
roi2 = roifilt2(a2, img2, roi);
```

```
a3 = fspecial("log");
roi3 = roifilt2(a3, img2, roi);

a4 = fspecial("gaussian", [25, 25], 10);
roi4 = roifilt2(a4, img2, roi);

figure;
subplot(2, 2, 1); imshow(roi1);
subplot(2, 2, 2); imshow(roi2);
subplot(2, 2, 3); imshow(roi3);
subplot(2, 2, 4); imshow(roi4);
```









```
function out = bilateral(img, w, sd, sr)
    im = im2double(img);
    [r, c] = size(im);
    out = zeros(r, c);
    A = padarray(im, [w, w], 'symmetric');
    G = fspecial('gaussian', 2*w+1, sd);
    for i = 1+w:r+w-1
        for j = 1+w:c+w-1
            R = A(i-w:i+w, j-w:j+w);
            H = exp(-(R-A(i,j)).^2/(2*sr^2));
            F = H.*G;
            out(i-w,j-w) = sum(F(:).*R(:)) / sum(F(:));
        end
    end
end
```