

# DIP 第一次实验报告

## 一、 实验目的

内插是图像放大、收缩中广泛应用的基本工具。该实验分别利用最近邻插值、双线性插值和双立方插值来实现图像的放大与缩小。

## 二、 实验原理

- a) 最近邻插值: 将目标图像各点的像素值设为源图像中与其最近的点。

设  $(i+u, j+v)$  为待求像素坐标在源图像中的映射, 则待求像素灰度的值  $f(i+u, j+v)$ 。则  $i, j$  为正整数,  $u, v$  为大于零小于 1 的小数。根据  $u, v$  与 0.5 的关系, 可以将源图像  $(i, j), (i+1, j), (i, j+1), (i+1, j+1)$  对应的值分配给该点。

- b) 双线性插值: 双线性插值是有两个变量的插值函数的线性插值扩展, 其核心思想是在两个方向分别进行一次线性插值。

$$f(R_1) \approx \frac{x_2 - x}{x_2 - x_1} f(Q_{11}) + \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} f(Q_{21}) \quad \text{where } R_1 = (x, y_1),$$

$$f(R_2) \approx \frac{x_2 - x}{x_2 - x_1} f(Q_{12}) + \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} f(Q_{22}) \quad \text{where } R_2 = (x, y_2).$$

然后在  $y$  方向进行线性插值, 得到

$$f(P) \approx \frac{y_2 - y}{y_2 - y_1} f(R_1) + \frac{y - y_1}{y_2 - y_1} f(R_2).$$

- c) 双立方插值:

插值公式：

$$S(x) = \begin{cases} 1 - (a + 3)x^2 + (a + 2)|x|^3, & 0 \leq |x| \leq 1 \\ -4a + 8a|x| - 5ax^2 + a|x|^3, & 1 < |x| \leq 2 \end{cases}$$

计算公式：

$$F(i + v, j + u) = A * B * C$$

$$A = (S(1 + v) \quad S(v) \quad S(1 - v) \quad S(2 - v))$$

$$B = \begin{pmatrix} f(i - 1, j - 1) & f(i - 1, j) & f(i - 1, j + 1) & f(i - 1, j + 2) \\ f(i, j - 1) & f(i, j) & f(i, j + 1) & f(i, j + 2) \\ f(i + 1, j - 1) & f(i + 1, j) & f(i + 1, j + 1) & f(i + 1, j + 2) \\ f(i + 2, j - 1) & f(i + 2, j) & f(i + 2, j + 1) & f(i + 2, j + 2) \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} S(1 + u) \\ S(u) \\ S(1 - u) \\ S(2 - u) \end{pmatrix}$$

等价于(可自行推导)

$$F(i + v, j + u) = \sum_{row=-1}^2 \sum_{col=-1}^2 f(i + row, j + col) S(row - v) S(col - u)$$

### 三、 代码实现

使用 MATLAB 实现三种插值效果，其中“ main.m” 是主函数，

“myNearest.m” 是最近邻插值函数，“myBilinear.m” 是双线性内插函数，“myBicubic.m” 是立方卷积函数。

## 四、 代码分析

### a) main.m

- i. 第一行读入图像,第二行将 RGB 图像转换为灰度图像以方便处理,而第三行则将图像统一转换为 double 型图像,方便数学处理。

```
im = imread([filename, '.jpg']);  
im = rgb2gray(im);  
im = im2double(im);
```

### b) myNearest.m

- i. 给出边界条件

```
if sid1(1) == 0  
    sid1(1) = 1;  
end  
if sid1(2) == 0  
    sid1(2) = 1;  
end  
if sid1(1) > h_1  
    sid1(1) = h_1;  
end  
if sid1(2) > h_1  
    sid1(2) = h_1;  
end  
if sid1 == floor(sid1)  
    img_2(i,j) = img_1(sid1(1), sid1(2));  
    continue;  
end
```

- ii. 寻找最近邻:

```
[row, column] = find( [sq1 sq2; sq4 sq3] ==  
min(min([sq1 sq2; sq4 sq3])));
```

### c) myBilinear.m

- i. 考虑一般情况

```

if fR11(1) == 0 && fR11(2) == 0
    img_2(i,j) = img_1(1,1);
    continue;
end %(0,0)
if fR11(1) == 0 && fR11(2) == w_1
    img_2(i,j) = img_1(1, w_1);
    continue;
end %(0, w_1)
if fR11(1) == h_1 && fR11(2) == w_1
    img_2(i,j) = img_1(h_1, w_1);
    continue;
end %(h_1, 0)
if fR11(1) == h_1 && fR11(2) == 0
    img_2(i,j) = img_1(h_1, 1);
    continue;
end %(h_1, w_1)
if fR11(1) == 0
    fR11(1) = 1;
    f_final = (img_1( 1, fR11(2)+1 ) -
img_1( 1, fR11(2) ) ) * ( cen(2) - fR11(2) ) +
img_1(1,fR11(2));
    img_2(i,j) = f_final;
    continue;
end %(0,y)
if fR11(2) == 0
    fR11(2) = 1;
    f_final = (img_1( fR11(1)+1 , 1 ) -
img_1( fR11(1), 1 ) ) * ( cen(1) - fR11(1) ) +
img_1(fR11(1),1);
    img_2(i,j) = f_final;
    continue;
end %(x,0)

if fR11(1) == h_1
    f_final = (img_1( h_1, fR11(2)+1 ) -
img_1( h_1, fR11(2) ) ) * ( cen(2) - fR11(2) ) +
img_1( h_1,fR11(2) );
    img_2(i,j) = f_final;
    continue;
end %(h_1,y)
if fR11(2) == w_1
    f_final = (img_1( fR11(1)+1 , w_1 ) -
img_1( fR11(1), w_1 ) ) * ( cen(1) - fR11(1) ) +
img_1(fR11(1),w_1);

```

```

        img_2(i,j) = f_final;
        continue;
    end % (x,w_1)

```

## ii. 一般情况:

### 1. X 线性化:

```

% X linear
f_R1 = img_1( fR11(1), fR11(2) ) + ( img_1( fR21(1), fR21(2) ) - img_1( fR11(1), fR11(2) ) )*( cen(1) - fR11(1) );
f_R2 = img_1( fR12(1), fR12(2) ) + ( img_1( fR22(1), fR22(2) ) - img_1( fR12(1), fR12(2) ) )*( cen(1) - fR12(1) );

```

### 2. Y 线性化:

```

% Y linear
f_final = f_R1 + ( f_R2 - f_R1 )*( cen(2) - fR11(2) );

```

## d) myBicubic.m

### i. 将图像零拓展, x,y 各 5 行 (列)

```

img_2 = zeros(h_2, w_2);
img_1broad = zeros(h_1+5, w_1+5);
img_1broad(3:h_1+2, 3:w_1+2) = img_1;
img_1 = img_1broad;

```

### ii. 直接计算:

```

for i = 1:h_2
    for j = 1:w_2
        x = floor(i / n)+2;
        u = i/n - floor(i/n);
        y = floor(j / n)+2;
        v = j/n - floor(j/n);
        img_2(i,j) = calculate(img_1, x, y, u, v);
    end
end

```

### iii. $S(x)$ 函数: 用于计算 $S$

```

function result=interpolation(x)

a = -0.5;
x = abs(x);
x2 = x*x;
x3 = x*x2;
if x <= 1
    result = 1 - ( a + 3 ) * x2 + ( a + 2 ) * x3;
elseif x <= 2
    result = -4 * a + 8 * a * x - 5 * a * x2 + a * x3;
else
    result = 0;
end
end

```

#### iv. Calculate 函数：用于计算最终的函数值

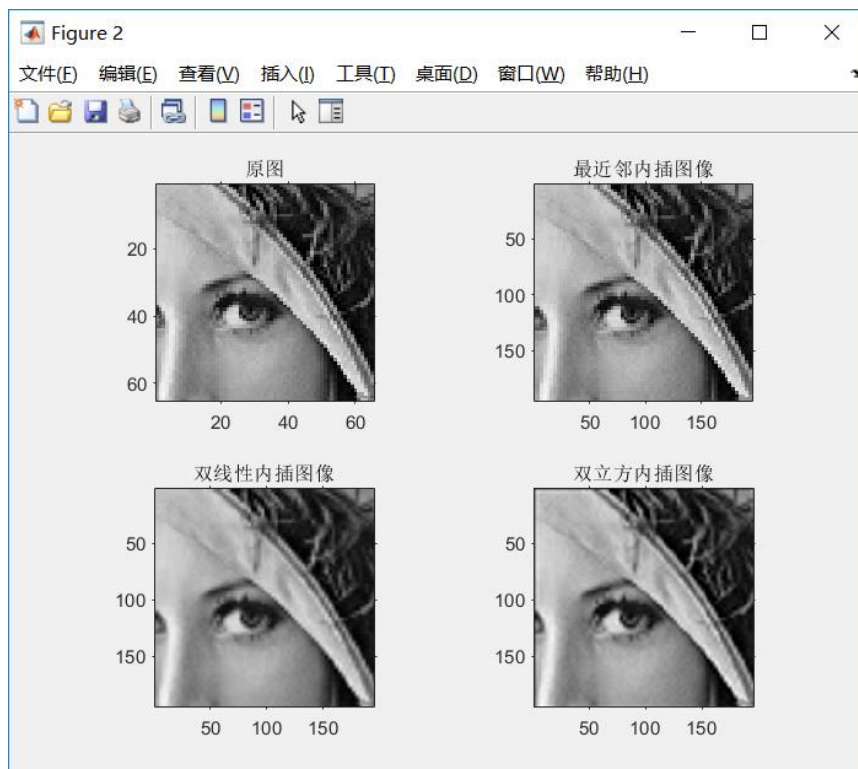
```

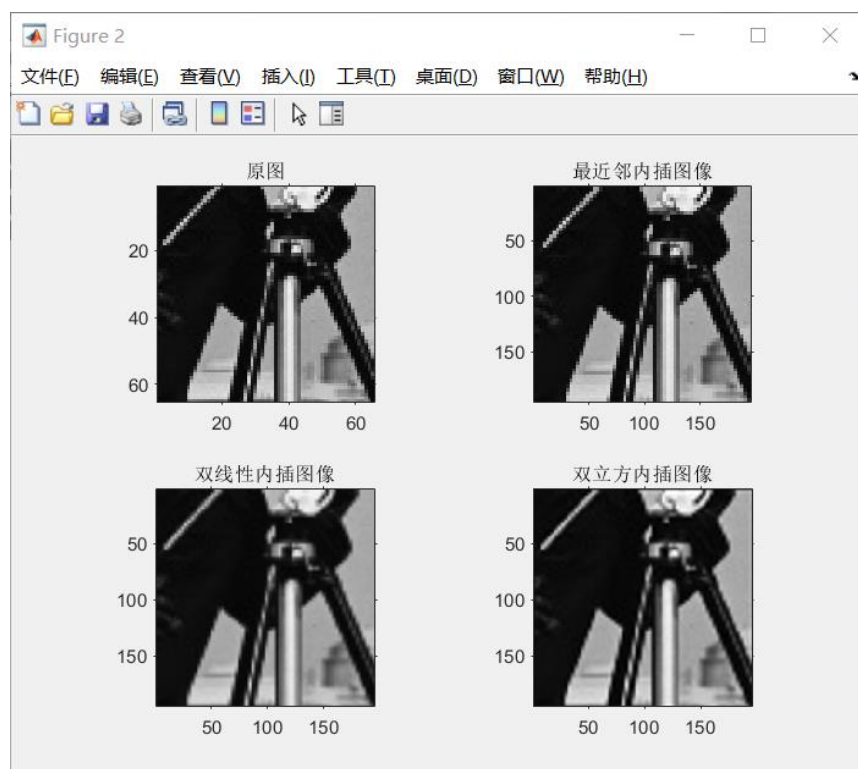
function sum = calculate(img_1, i, j, u, v)

sum = 0;
for row = -1:2
    for column = -1:2
        sum = sum + img_1(i+row, j+column)*interpolation(row-u)*interpolation(column-v);
    end
end
end

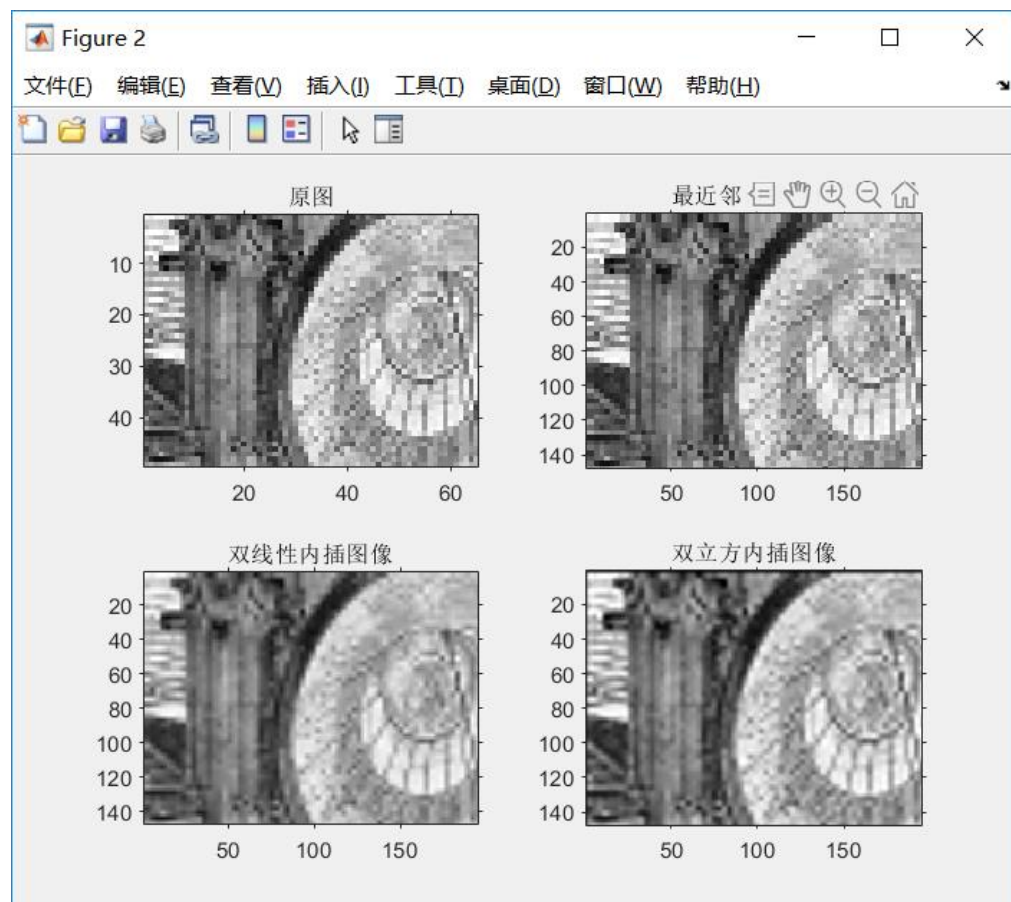
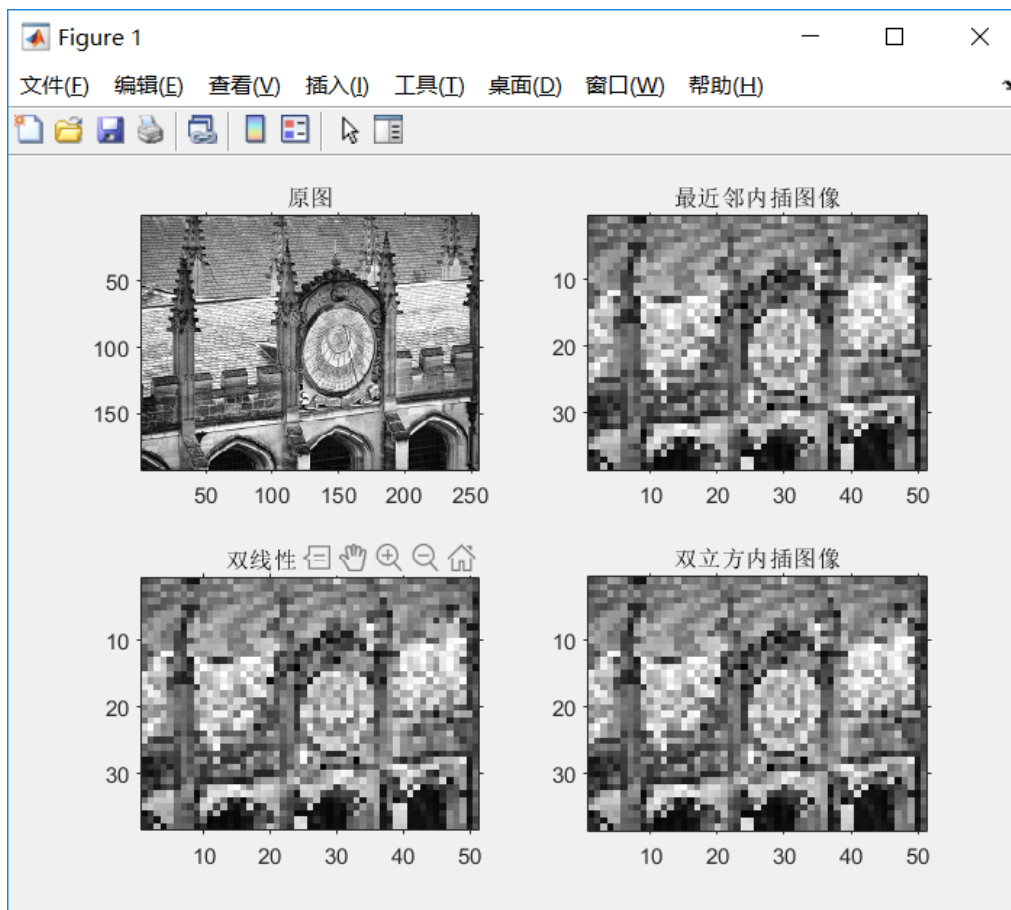
```

## 五、实验结果与分析









- 信息恢复程度：

图像缩小时，三种算法并没有非常明显的区别。

而图像放大时，效果由图像包含的信息多少而决定：

在细节信息包含不多的情况下，如"cameraman"，恢复图像信息的效果三种算法并没有多少差距。

而在细节信息丰富时，如"building"，"Lenna"，恢复图像信息的效果从好到坏排序为：双立方内插>双线性内插>最近邻内插。

- 图像平滑程度

此外，使图像轮廓更加平滑（模糊）的效果从好到坏的排序为：双立方内插>双线性内插>最近邻内插。这是由于算法本身操作像素块领域的大小决定的。