

## Lab01

107061123 孫元駿

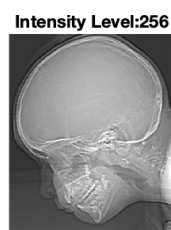
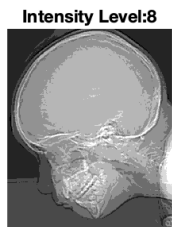
### Proj02-02: Reducing the Number of Intensity Levels in an Image

#### Explanation:

第一步，我將所有的值除  $2^8$ ，因為原始影像是 8 bits grayscale。這個步驟可以把值線性的限制在  $[0, 1)$ 。第二步，我將上一步的結果乘上 intensity level ( $k$ )。這一步可以線性放大所有值到  $[0, k)$ 。接著，對這個結果向下取整 (floor)，這樣可以確保剩下的值會是

$\{0, 1, 2, \dots, k\}$ 。第三步，我會將上一步的結果乘上  $\frac{255}{k-1}$ 。  $\frac{255}{k-1}$  是每一個 step 的範圍，因此乘上它可以把原本  $0 \sim (k-1)$  的值對應到  $0 \sim 255$  之間。接著對值取整 (round)，確保每個值都是整數。結合上面所述，可以把公式合併成

$$resizedImage = round(floor((double(\frac{originalImage}{256}) * k) * (255/(k-1)))$$



## Proj02-03: Zooming and Shrinking Images by Pixel Replication

### Explanation:

根據 Pixel Replication 的定義，在放大的時候會直接複製最接近點的值。

我將它分成兩個function，*resizeImage\_replication(originalImage, scalingFactor)*和*filledImage\_replication(a, b, c, d, newRows, newCols)*。*filledImage\_replication*只負責處理  $2 \times 2$  放大到  $newRows \times newCols$  的處理。根據推導的結果，我們可以計算出每個 pixel 應該要填上哪一個值，再將整個矩陣回傳給 *resizeImage\_bilinear*，並且在 *resizeImage\_bilinear* 中，最後再將回傳的矩陣貼上大的空矩陣，用這樣的方式可以減少運算的次數，也可以在未來利用平行運算的方式同時計算大量的資訊，有助於優化。

### Conclusion:

根據觀察，因為示範的圖片顏色的對比度很高，銳利度也很高，因此用 Pixel Replication 的方式，並不會讓對比度改變很多，因此邊緣還是相對銳利的。但是可以明顯地發現縮小再放大的圖片在圓弧的部分會出現鋸齒，應該是因為縮小時太多資訊被刪除，加上用 Pixel Replication 會使影像出現一塊一塊相同顏色值的矩形。



Fig 1: Original Image.



Fig2: Zooming and Shrinking by Pixel Replication

## Proj02-04: Zooming and Shrinking Images by Bilinear Interpolation

### Explanation:

根據 Bilinear Interpolation 的定義，在放大的時候會利用最接近的四個點線性的計算值。

我將它分成兩個function，`resizeImage_bilinear(originalImage, scalingFactor)`和`filledImage_bilinear(a, b, c, d, newRows, newCols)`。`filledImage_bilinear`只負責處理  $2 \times 2$  放大到  $newRows \times newCols$  的處理。

$nC = newCols$   
 $nR = newRows$

$(1, 1)$   $(1, nC)$   
 $(nR, 1)$   $(nR, nC)$

Zooming

$(x, y)$

$f(x, y) = V = C_1x + C_2y + C_3xy + C_4$   
 $f(1, 1) = a = C_1 + C_2 + C_3 + C_4$   
 $f(1, nC) = b = C_1 + C_2nC + C_3nC + C_4$   
 $f(nR, 1) = c = C_1nR + C_2 + C_3nR + C_4$   
 $f(nR, nC) = d = C_1nR + C_2nC + C_3nRnC + C_4$

$$\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & nC & nC & 1 \\ nR & 1 & nR & 1 \\ nR & nC & nRnC & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_1 \\ C_2 \\ C_3 \\ C_4 \end{bmatrix} \rightarrow A^{-1} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} C_1 \\ C_2 \\ C_3 \\ C_4 \end{bmatrix}$$

令為A

$$\Rightarrow V = C_1x + C_2y + C_3xy + C_4 = [x \ y \ xy \ 1] \cdot A^{-1} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{bmatrix}$$

根據推導的結果，我們可以用 for loop 計算出每個 pixel 的值，再將整個矩陣回傳給 `resizeImage_bilinear`，並且在 `resizeImage_bilinear` 中，將矩陣貼到正確的位置。因此，在我的程式中，我會以  $2 \times 2$  的 window 分段去放大，這樣的做法可以有效的減少重新推導  $[C_1 \ C_2 \ C_3 \ C_4]'$  的次數。

### Conclusion:

根據觀察，因為示範的圖片顏色的對比度很高，銳利度也很高，因此用 bilinear 的方式對這張圖片而言會過度的柔化邊緣，造成視覺上產生模糊的感覺。我們也可以從放大顯示每個 pixel 的方式，看出在很多地方都有漸層，但是原圖都是較為銳利的邊緣。



Fig 1: Original Image.



Fig 2: Zooming and Shrinking by Bilinear Interpolation.