#### Lab1

### 104021219 鄭余玄

# **Proj02-02**

#### 實作方式

原圖是 256 ( $2^8$ ) 色階的灰階圖片,也就是使用 8 bits 表示一張圖片。 要減少 intensity level 到 level  $2^n$  的方法,就是只使用 n bits 表示一張圖片,其中 n 從 2 到 8。

實作方式是將每個點的 intensity 整除以 256/level, 就可以直接減少bit 表示數量。最後每個點再乘以 256/level 重新對應回 256 色中表示的顔色。

# Proj02-03

### 實作方式

題目 a 小題假設縮放倍率為整數,也因此在這個假設下可以做一些優化。縮小(scalingFactor < 1)的實作方式,可以直接使用 Matlab matrix indexing 方式,跳著取樣原圖的點,就可以快速達到縮小。

放大(scalingFactor  $\geq$  1)的實作方式,是我突發奇想想到的。假設  $A \in M_{n \times m}$  並且 scalingFactor  $= p \in \mathbb{Z}$ ,則使用 pixel replication 放大結果是  $A \otimes J_p \in M_{(n \times p) \times (m \times p)}$ ,其中  $\otimes$  是 tensor product, $J_p = (1)_{p \times p}$  是矩陣元素全部為 1。因為在進行 image replication 的過程,就非常類似計算 Kronecker product (tensor product),所以讓我想到這個做法。

此外,我也有實作非整數倍的縮放。因為上述兩種方法,在小數 rounding 取樣點會不同,所以非整數倍只能透過 for-loop 方式,將新座標(縮放過的圖) 對應回就舊座標(原圖),取得該點數值。在 Matlab 執行上就會相對慢許多。

# (c) Explain the reasons for their differences.

由結果可以看出,使用 image replication 縮小再放回原本大小,會讓線條看似變粗糙,斜直線尤其明顯。

## Proj02-04

#### 實作方式

依據老師上課講義的推倒方式,將新座標(縮放過的圖)對應回舊座標 (原圖),並且找到最近的 4 個座標點,再使用公式計算出新的 intensity 數值。

# Image Sampling and Quantization (13)

- Image interpolation (cont.)
  - Bicubic interpolation
    - Involving the 16 nearest neighbors

$$v(x', y') = \sum_{m=-\ln -1}^{2} \sum_{i=0}^{2} f(x+m, y+n) R_{C}(m-a) R_{C}(-(n-b))$$
$$= \sum_{i=0}^{3} \sum_{i=0}^{3} C_{ij} x'^{i} y'^{j}$$

where  $R_C(x)$  denotes a bicubic interpolation function

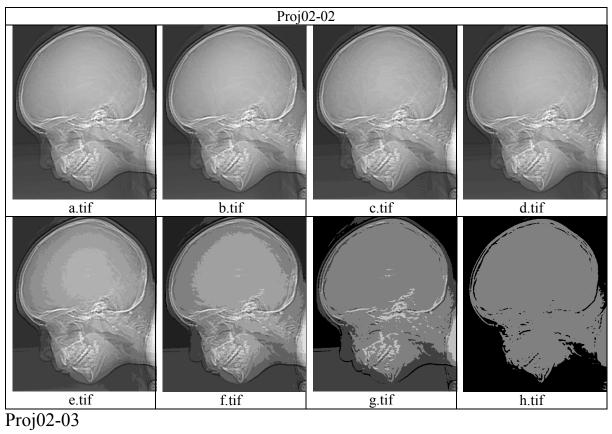
Chiou-Ting Hsu, NTHU CS (Fall 2018)

Image Processing (Ch 2) - 26

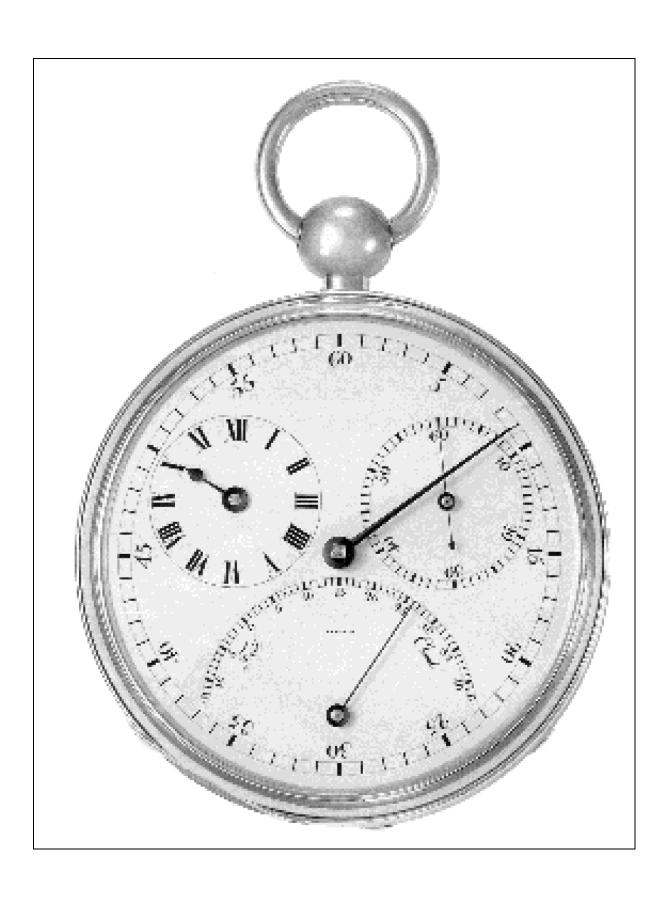
Figure 1: Bilinear Interpolation

### (c) Explain the reasons for their differences.

由結果可以看出,使用 bilinear interpolation 會讓圖看起來更模糊,數字尤其明顯。數字外觀並不適合只透過 diagonal neighbors 重建,因此在縮小放大的過程中,丢失重要的資訊,像是數字中間的空洞和開口位置。直線也相對 replication 方法 intensity 更低,diagonal neighbors 更容易取到非直線上的像素。







Proj02-04



