



# 第三章

## 影像品質的改善與回復

# 內容

- 3.1 前言
- 3.2 平滑法和統計上的意義
- 3.3 中值法和其電路設計
- 3.4 中央加權中值法
- 3.5 柱狀圖等化法
- 3.6 模糊中值法
- 3.7 頻率域濾波器設計

# 3.1 前言

- 本章主要針對在雜訊(Noise)的干擾或灰階分佈太集中的影響下，如何盡可能恢復原影像的品質。

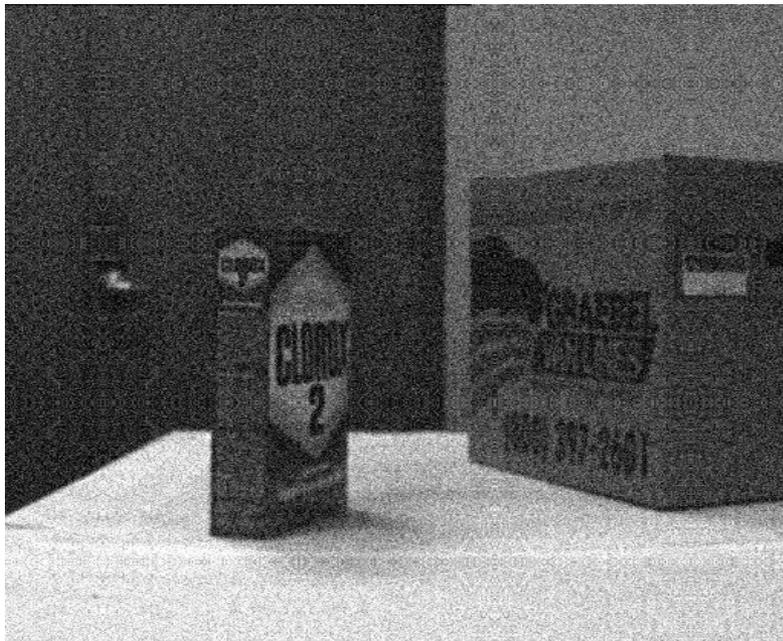


圖3.1.1 受雜訊干擾的影像

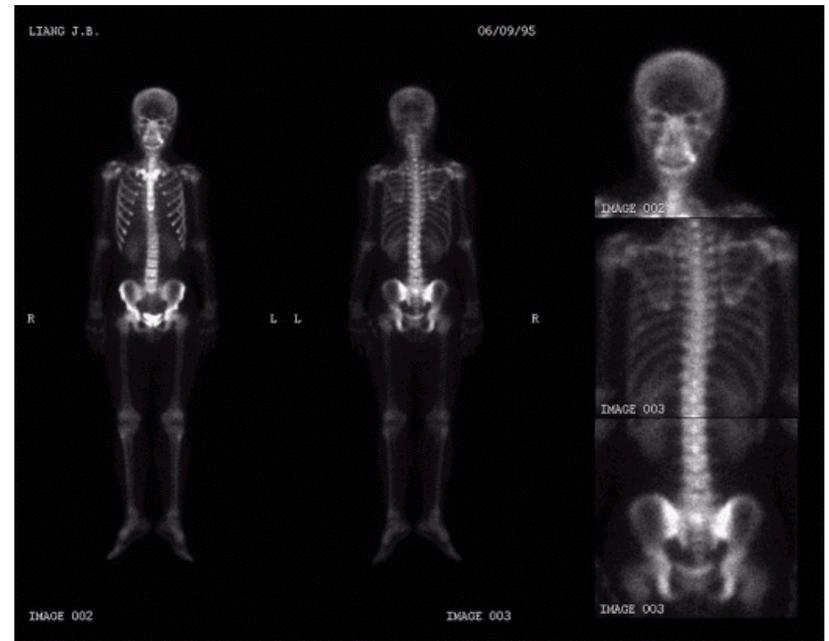


圖3.1.2 某些灰階分布太集中的影像

## 3.2 平滑法和統計上的根據

- 利用將灰階值平均(Averaging)，將雜訊的影響淡化。
- 以迴積(Convolution)的方式完成計算。
- 面罩(Mask)放在 $3 \times 3$ 子影像上，用反應值(Response)取代中心點。

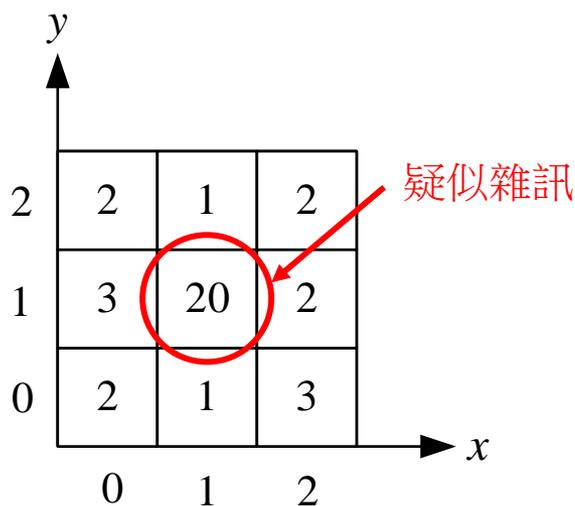


圖3.2.1  $3 \times 3$  子影像

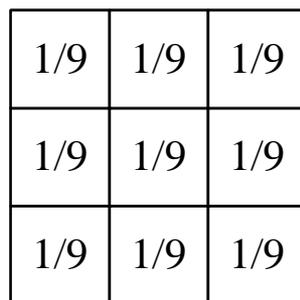


圖3.2.2 平滑法的面罩

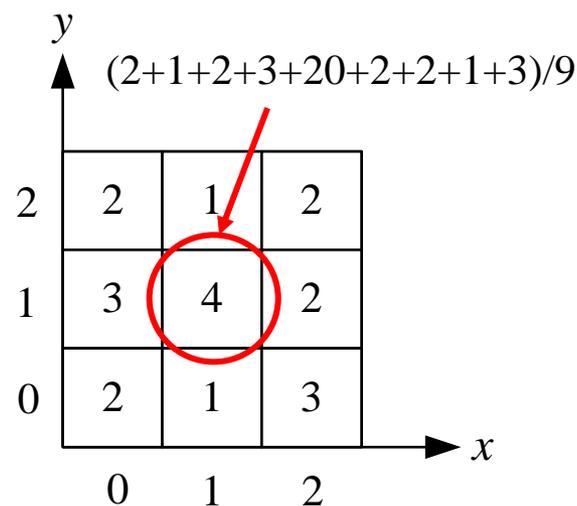


圖3.2.2.1 經平滑法作用於中心點後的子影像

範例1：給一如下的4×4子影像，利用平滑法去除雜訊後，所得的影像為何？

2	5	6	5
3	1	4	6
1	28	30	2
7	3	2	2

解答：

進行平滑動作，得影像如下

2	5	6	5
3	9	10	6
1	9	9	2
7	3	2	2

平滑過的灰階值有經過四捨五入。

解答完畢

範例2：如何針對邊緣像素進行平滑法的雜訊去除？

解答：

將邊緣像素複製一次，原影像被放大成如下6×6影像：

2	2	5	6	5	5
2	2	5	6	5	5
3	3	1	4	6	6
1	1	28	30	2	2
7	7	3	2	2	2
7	7	3	2	2	2

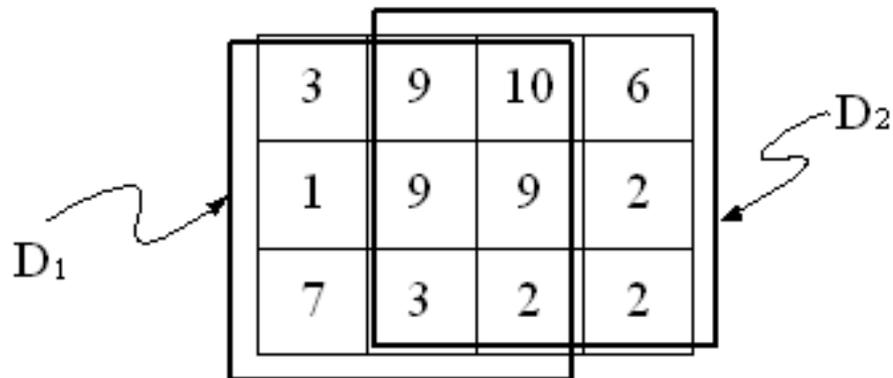
經平滑動作後，  
可得下列結果：

3	4	5	5
5	9	10	7
6	9	9	6
7	9	8	5

解答完畢

範例3：如何降低(Reduce)相鄰兩個平滑運算的計算量？

解答：



下列3×2視窗是重覆的：

9	10
9	9
3	2

為了降低計算量， $7 = \frac{(9+9+3)}{3}$  在第一個平滑運算中可以被保留下來，以便在第二個平滑運算時繼續使用。

解答完畢

定理3.2.1. 平滑法作用到影像後，的確可將原影像的標準差予以有效降低。(詳見本書證明)

假設  $U_{i1} = U_{i2} = \dots = U_{i9} = U$ ，並假設  $\sigma_{i1} = \sigma_{i2} = \dots = \sigma_{i9} = \sigma$

則得到  $\sigma_Y^2 = \frac{1}{9}\sigma^2$ ，也就是  $\sigma_Y = \frac{1}{3}\sigma$

$$Y = \frac{1}{9}(X_{i1} + X_{i2} + \dots + X_{i9})$$

Y的平均值為  $U_Y = \frac{1}{9}(U_{i1} + U_{i2} + \dots + U_{i9})$

Y的變異數為  $\sigma_Y^2 = E[(Y - U_Y)^2] = \sum_{j=1}^9 \frac{1}{81} E[(X_{ij} - U_{ij})^2] = \frac{1}{81} \sum_{j=1}^9 \sigma_{ij}^2 = \frac{1}{9}\sigma^2$  (2.2.1)

在上述的特殊分布假設下，平滑法的標準差為單一像素的標準差之1/3。

- 若面罩變大，標準差將下降；計算量也會增大，且有模糊 (Blurred) 現象。

# 3.3 中值法和其電路設計

- 利用排序後的中值，去除雜訊的干擾。
- 中值法常以 $3\times 3$ 、 $5\times 5$ 或 $7\times 7$ 的面罩，以迴積的方式完成。

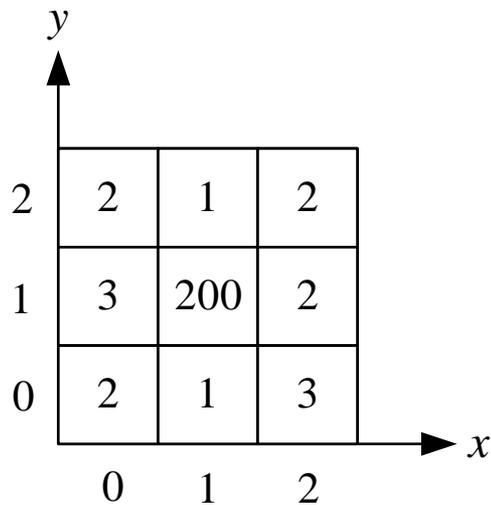


圖3.3.1 一個平滑法不適合的例子

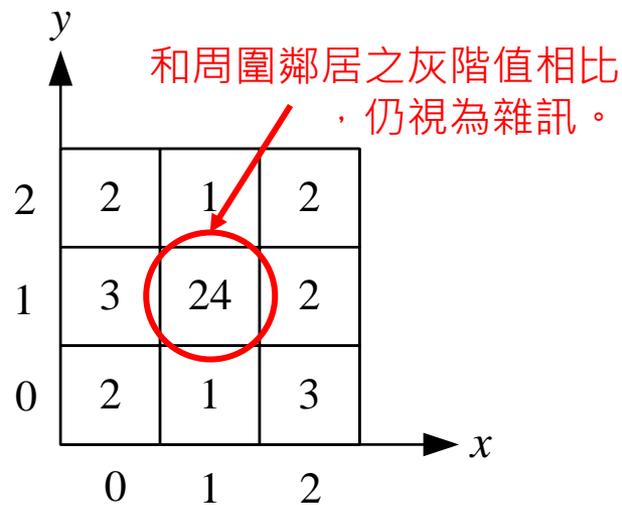


圖3.3.1.1 經平滑法作用於中心點後的子影像

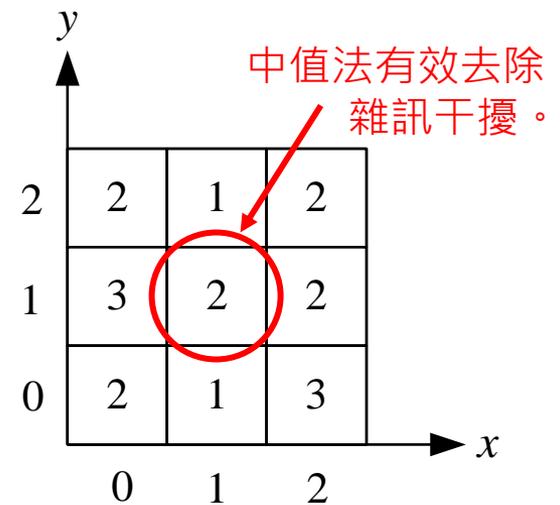


圖3.3.1.2 經中值法作用於中心點後的子影像

範例2：給一如下的4×4子影像，灰階值255為脈衝雜訊 (Impulsive Noise)

1. 請用平滑法及中值法去除雜訊。
2. 哪個方法較佳？

<b>18</b>	<b>12</b>	<b>18</b>	<b>12</b>
<b>12</b>	<b>225</b>	<b>225</b>	<b>15</b>
<b>15</b>	<b>225</b>	<b>18</b>	<b>12</b>
<b>18</b>	<b>15</b>	<b>12</b>	<b>18</b>

解答：

1. (a)平滑法

(b)中值法

$$\begin{aligned} (18+12+18+12+225+225+15+225+18)/9 &= 85.3 & 12, 12, 15, 18, \underline{18}, 18, 225, 225, 225 \\ (12+225+225+15+225+18+18+15+12)/9 &= 85 & 12, 12, 15, 15, \underline{18}, 18, 225, 225, 225 \\ (12+18+12+225+225+15+225+18+12)/9 &= 84.6 & 12, 12, 12, 15, \underline{18}, 18, 225, 225, 225 \\ (225+225+15+225+18+12+15+12+18)/9 &= 85 & 12, 12, 15, 15, \underline{18}, 18, 225, 225, 225 \end{aligned}$$

18	12	18	12
12	85	85	15
15	85	85	12
18	15	12	18

18	12	18	12
12	18	18	15
15	18	18	12
18	15	12	18

2. (a) 中值法結果較佳。

(b) 使用平滑法的均化效果有限，灰階值85很容易被視為雜訊，但中值法就可以將雜訊去除。

解答完畢

# Bitonic數列

$(a_1, a_2, \dots, a_{2m})$  為一Bitonic數列

若

$$b_i = \min(a_i, a_{m+i})$$

$$c_i = \max(a_i, a_{m+i}), 1 \leq i \leq m$$



$$\max(b_1, b_2, \dots, b_m) \leq \min(c_1, c_2, \dots, c_m)$$

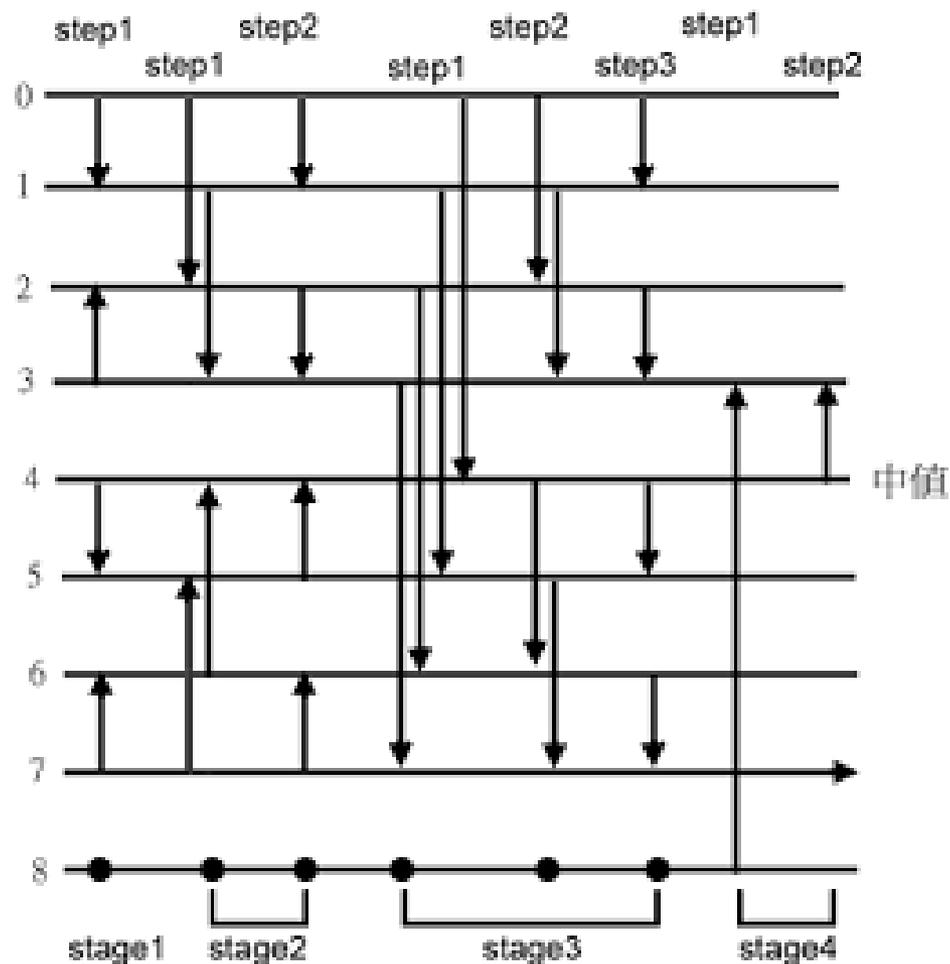
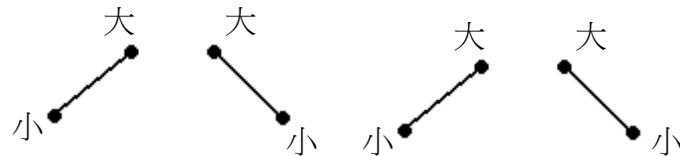


圖3.3.3 中值濾波器網路

範例3：針對圖3.3.3的中值濾波器網路設計，可否給一個示意圖以便更明白其設計的原理？

解答：

當完成圖2.3.3中的第一階段(Stage 1)後，編號0~7的八筆資料會變成



完成第二階段的第一步(Step 1)後，根據Bitonic數列的特性，這八筆資料會變成



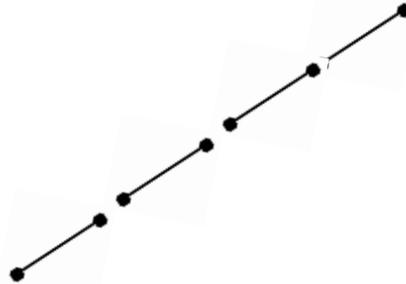
完成第二階段的第二步後，八筆資料會變成



以上資料愈在高處的值越大。完成下一步後，八筆資料會變成



當完成第三階段的最後一步後，八筆資料會變成



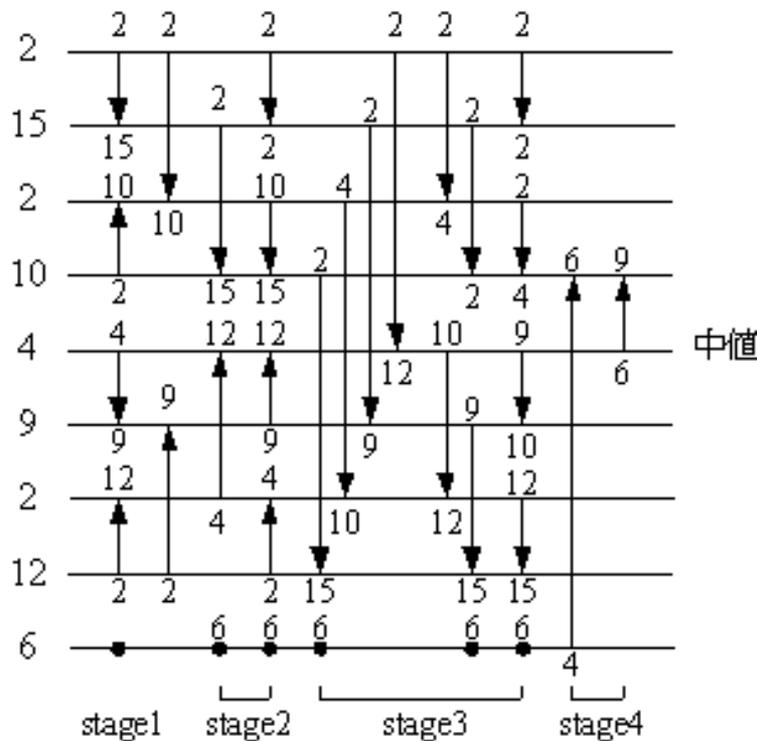
此時，輸入的前八筆資料已排序好。我們留下中間的兩段資料和編號8的資料再經過二次比較就得到中間的值了。

解答完畢

範例4：以本小節範例1中的3×3子影像為例，依照列優先(Row Major)的掃瞄次序，我們將得的數列安放在圖2.3.3中的中值濾波器之輸入端，請列出各步驟執行完後的模擬結果。

解答：

所得到的反應值為6。



上述的中值濾波器兼具平行(Parallel)和管道式(Pipelined)的功能。

解答完畢

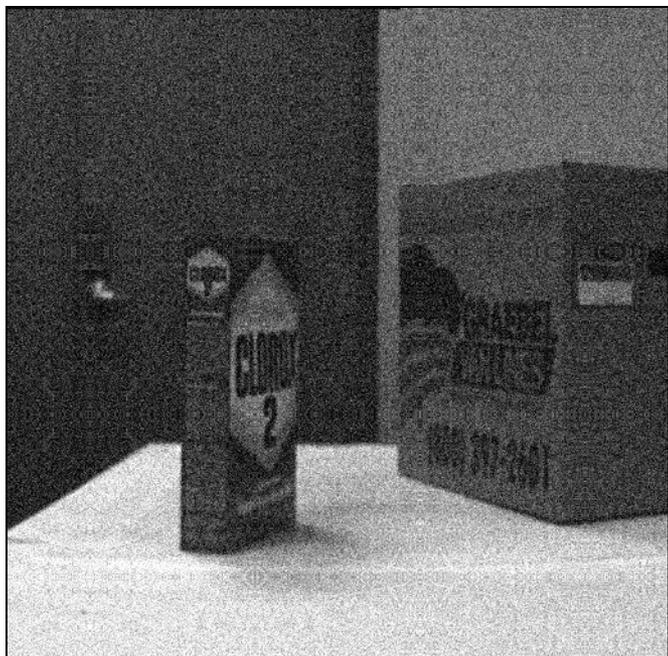


圖3.1.1 受雜訊干擾的影像

圖3.2.3  
圖3.1.1平滑法  
的效果



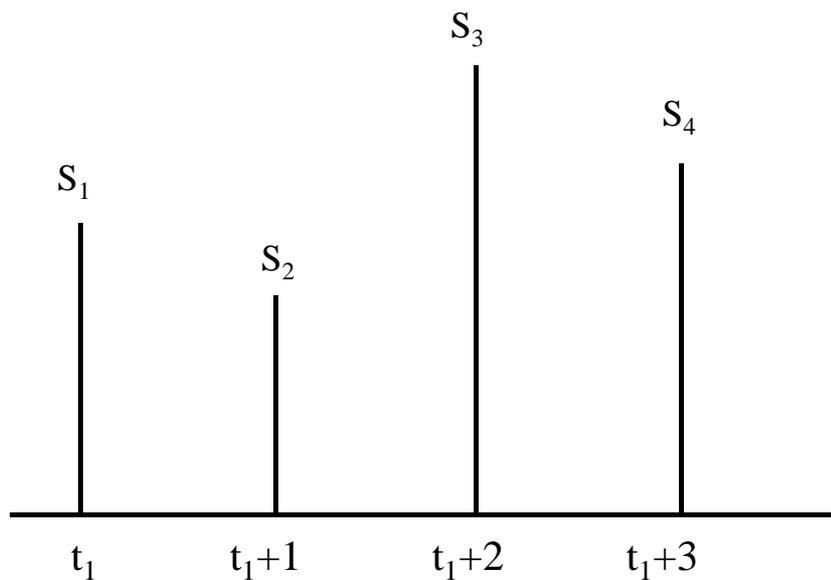
圖3.3.2  
圖3.1.1中值法  
的效果



範例5：Windyga的快速雜訊去除法。

解答：

植基於波峰-波谷的觀念。  $S_2 = \min\{S_1, S_3\}$ ，故進行下面波谷運算：



$$S_2 \leftarrow \min\{S_1, S_3\}$$

接下來， $S_3 = \max\{S_2, S_4\}$ ，故進行下面波峰運算：

$$S_3 \leftarrow \max\{S_2, S_4\}$$

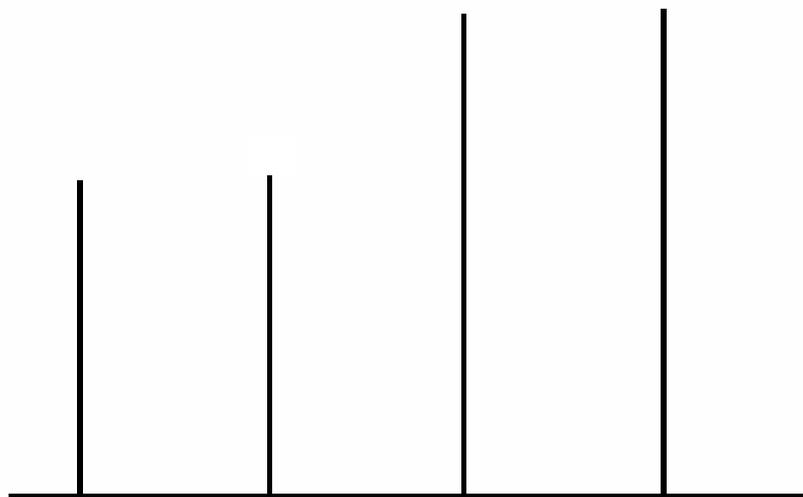


圖2.3.4 Windyga雜訊去除法

上面所述雖是針對一維的情形，讀者不難將其擴充至二維的影像上。

解答完畢



(a) 原始Lena影像



(b) 加入15%脈衝雜訊



(c) 利用Windyga法去雜訊

# 3.4 中央加權中值法

- 去雜訊外，保留細紋理。
- 將中間的值複製  $W$  次，利用新的中值取代中心點。

2	3	100
1	100	2
100	3	2

圖3.4.2 例子

2	3	100
1	3	2
100	3	2

1, 2, 2, 2, 3, 3, 100, 100, 100

圖3.4.2.1

中值法造成線段的中斷

2	3	100
1	100	2
100	3	2

1, 2, 2, 2, 3, 3, 100, 100, 100, 100, 100, 100, 100, 100

圖3.4.2.2

中央加權中值法，若  $W=5$ ，  
線段不會中斷

範例1：給一個 $5 \times 5$ 的子影像，若利用中央加權中值法去除雜訊，請問子影像中的中央像素需要重覆幾次？

解答：

$$W + 4 > (25 - 5) \\ = 20$$

得 $W > 16$ 。

解答完畢

範例2：若將範例1中的 $5 \times 5$ 改成 $7 \times 7$ ，則中央像素需要重複幾次呢？

$$W + 6 > (49 - 7) = 42$$

解答：

可得到  $W > 36$ ，所以中央像素需被重複37次。

解答完畢

範例3：給一個  $k \times k$  的子影像，如何決定中央加權中值法的  $W$  值？

解答：

利用  $W + (k - 1) > (k^2 - k)$ ，可推得  $W > (k - 1)[k - 1]$ 。

最小的  $W$  值可選  $(k - 1)^2 + 1$

$k$	$(k-1)^2$	$W=(k-1)^2+1$
3	4	5
5	16	17
7	36	37
9	64	65

解答完畢

## 3.5 柱狀圖等化法

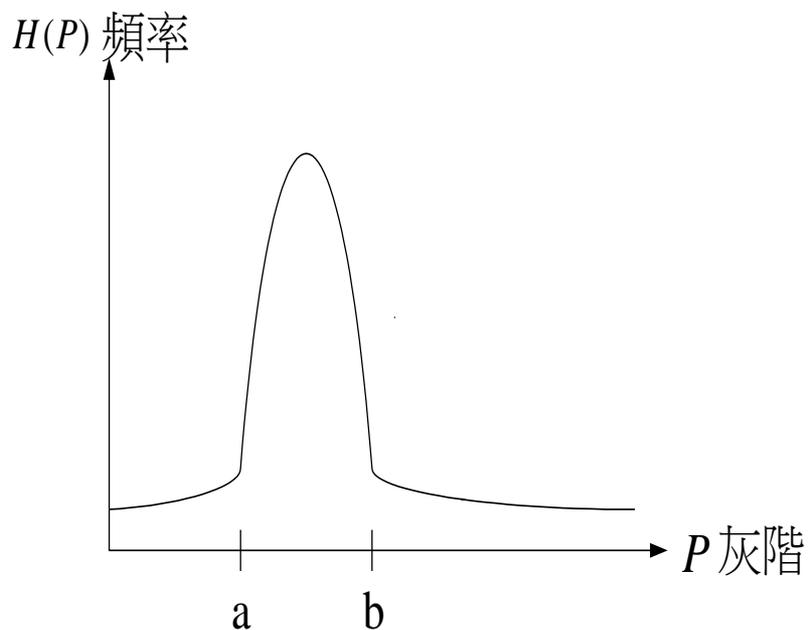


圖3.5.1 灰階分布柱狀圖

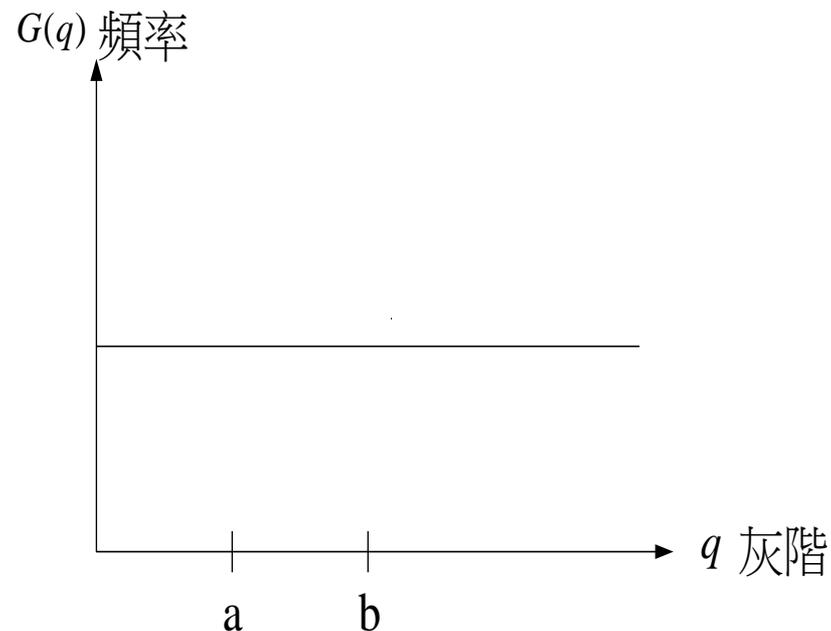


圖3.5.2 均勻分布柱狀圖

- 灰階分佈太集中於 $[a, b]$ 區之間。
- 找出  $f$  使得分佈能轉成均勻分佈。

離散頻率總和不變原理  $\sum_{i=0}^k H(P_i) = \sum_{i=0}^K G(q_i)$

$G(q)$  為均勻分佈，其各個的機率值  $q_i$  為  $\frac{N^2}{q_k - q_0}$ ， $N^2$  表影像的大小。

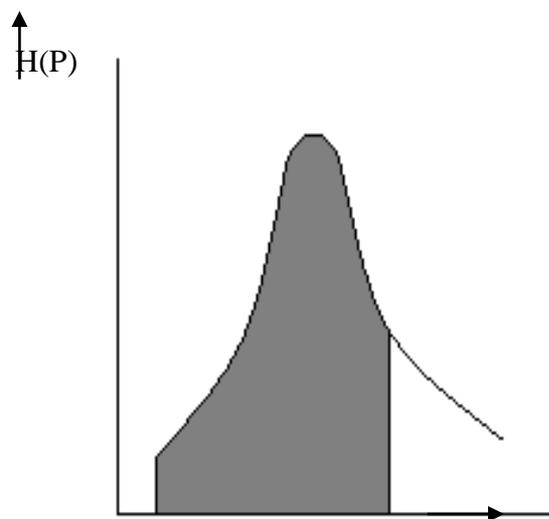
找出  $f$  使得  $f(p)=q$  的關係可被確定。

$$N^2 \int_{q_0}^q \frac{1}{q_k - q_0} ds = \frac{N^2 (q - q_0)}{q_k - q_0} = \int_{P_0}^P H(s) ds$$

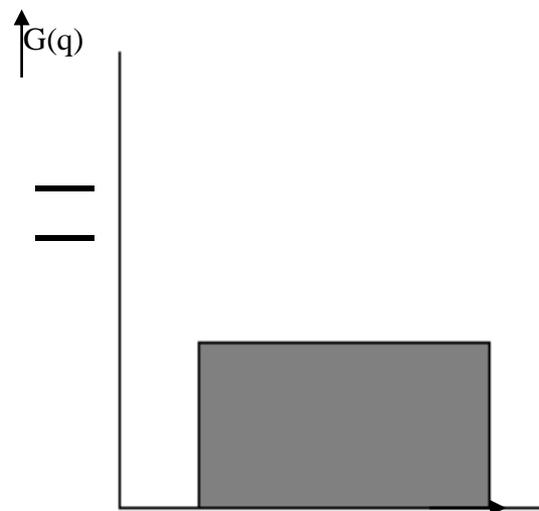
$$q = \frac{q_k - q_0}{N^2} \int_{P_0}^P H(s) ds + q_0 = f(p)$$

$$q = \frac{q_k - q_0}{N^2} \sum_{i=P_0}^P H(i) + q_0$$

下面的示意圖很適合用來解釋上面這個等式。



面積  
相等



$$P_0 \rightarrow q_0$$

$$P \rightarrow q$$

解答完畢

# 部份重疊柱狀圖等化法

- 將原先影像切割成許多長條型的子影像。
- 每一個子影像仍用柱狀圖平均法處理完後，移動子影像一半的水平距離。
- 繼續使用柱狀圖均等法，直到所有的子影像和部分重疊的子影像全部處理完。

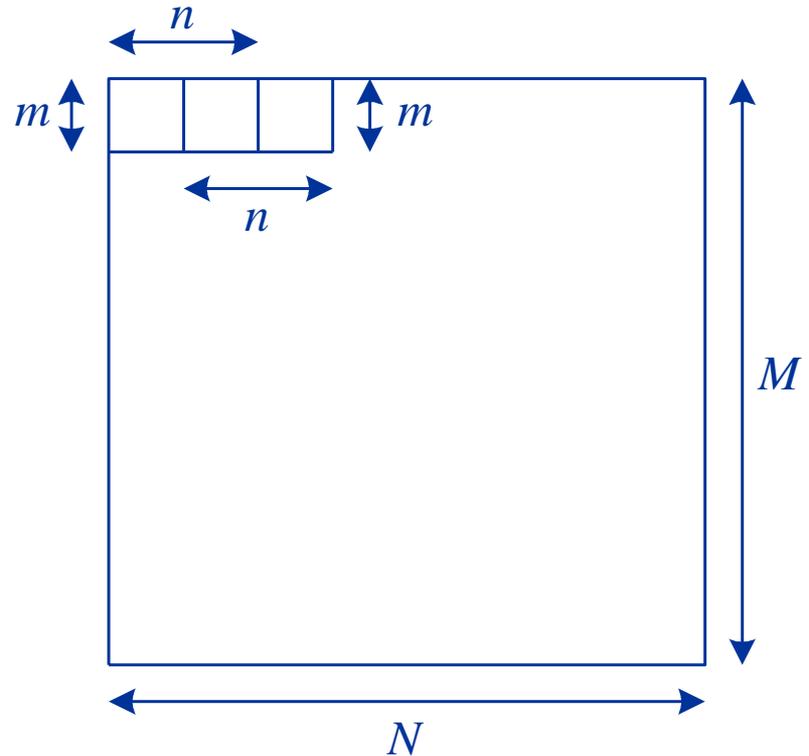


圖3.5.4 重疊式區域柱狀圖平均法

圖3.5.3 經柱狀圖等  
化法改良後的效果

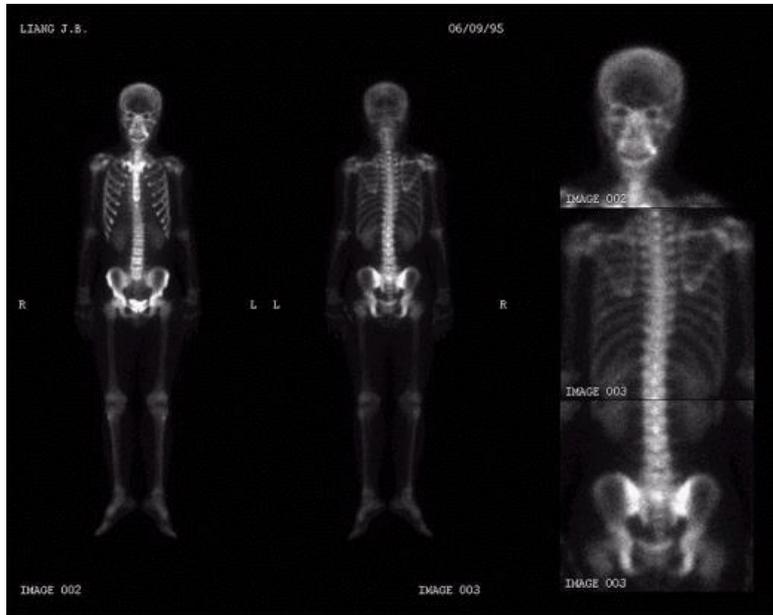


圖3.1.2 灰階分布  
太集中的影像

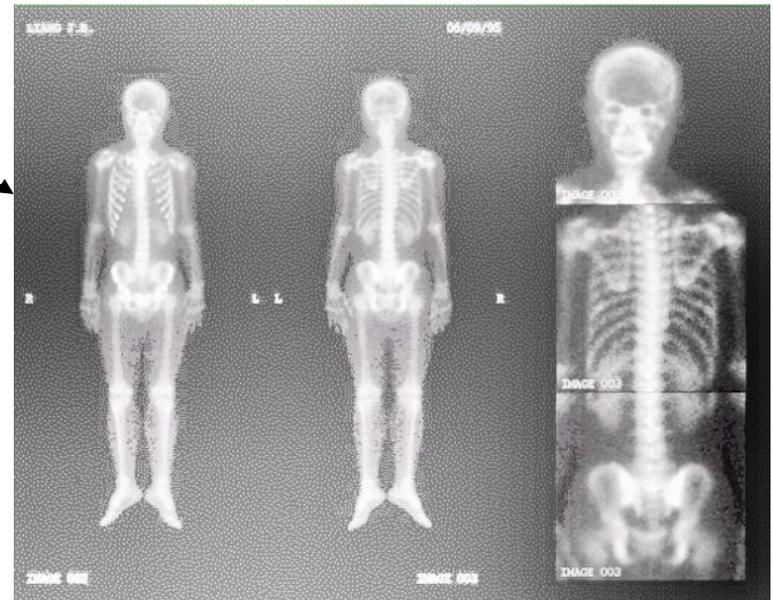
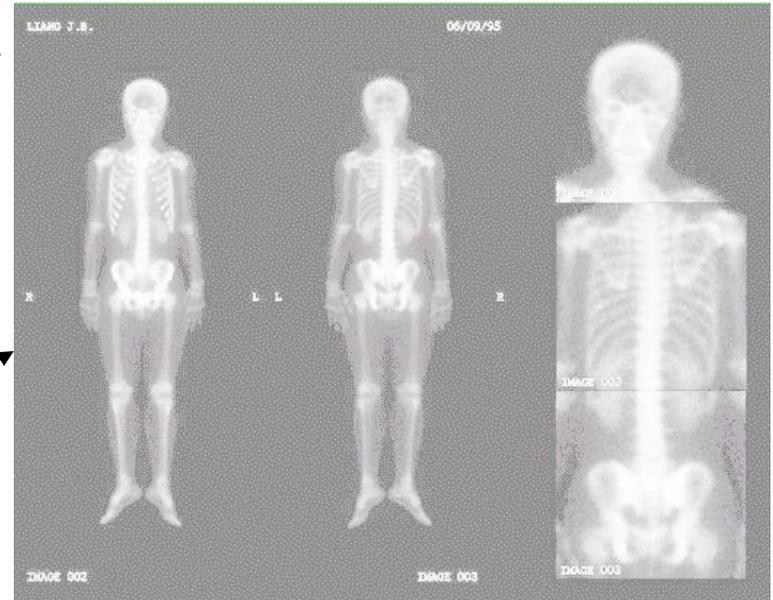


圖3.5.5 經部份重疊  
柱狀圖平均法改善效  
果

## 3.6 模糊中值法

- 採用多層中值法(Multilevel Median Method)為基礎，配合模糊隸屬函數(Fuzzy Membership Function)以改善影像品質。
- 給一 $3 \times 3$ 視窗如圖所示：

$x_1$	$x_2$	$x_3$
$x_4$	$x_5$	$x_6$
$x_7$	$x_8$	$x_9$

圖3.6.1  $3 \times 3$ 視窗

$$M_1 = Med\{x_4, x_5, x_6\}$$

$$M_2 = Med\{x_1, x_5, x_9\}$$

$$M_3 = Med\{x_2, x_5, x_8\}$$

$$M_4 = Med\{x_3, x_5, x_7\}$$

有些線段並不是真實的邊線，將假線段(False Line)的情形納入考慮；並以信用度(Credibility)的模糊概念來表達中值與集合內元素的差異合成。

若信用度太低，有可能是假線段或雜訊。

令  $A_i$  代表  $M_i$  有關的三個像素

$D_{ix} = |M_i - x|, x \in A_i$  代表  $M_i$  與  $A_i$  中的像素值的差

此時我們再將計算出來的  $D_{ix}$  代入圖2.6.2中以找出對應的信用度  $C_{ix}$

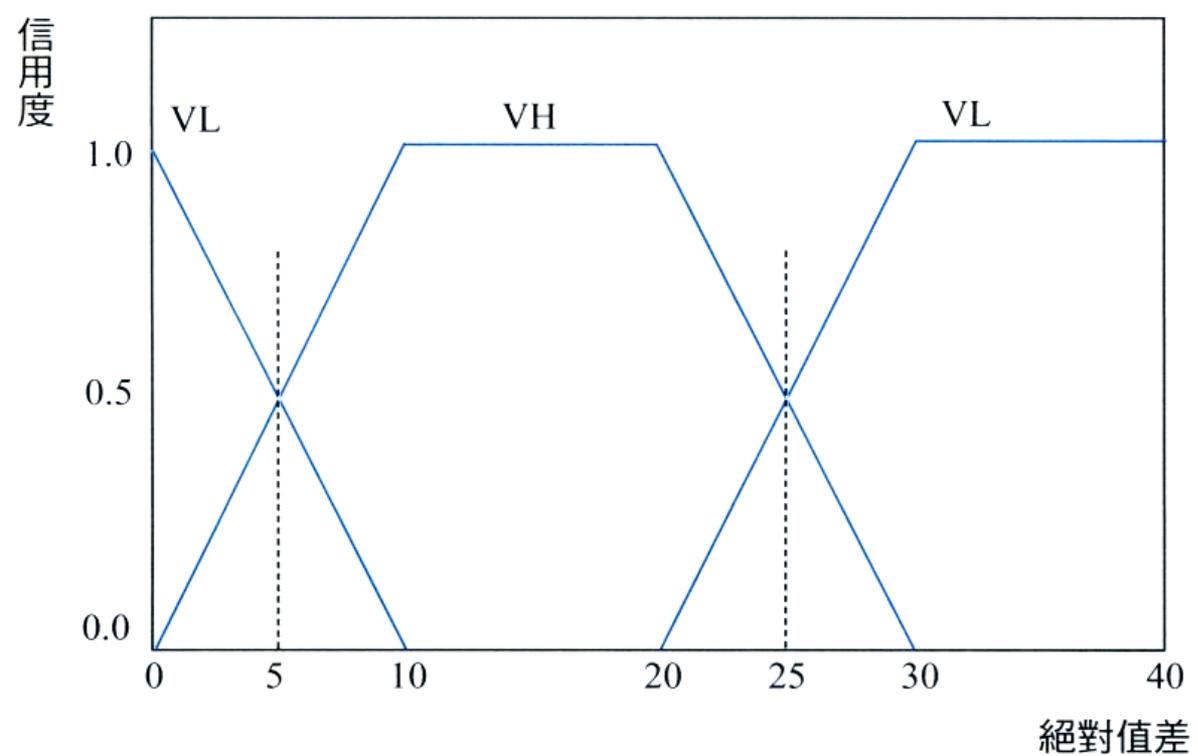


圖3.6.2

假設已算出所有的  $C_{ix}$  則模糊中值法所得的結果為：

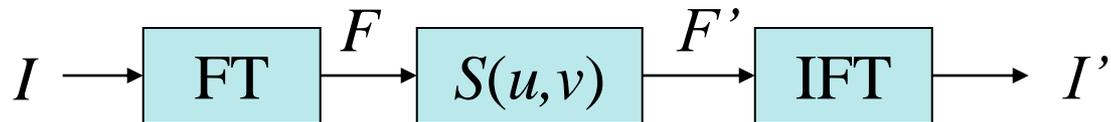
$$Y = Med\{M_{\min}, M_{\max}, x_5, Y_1, Y_2\}$$

$Y_1, Y_2$  : 具有前兩大信用度的兩個中值

$$M_{\min} = \min\{M_1, M_2, M_3, M_4\}$$

$$M_{\max} = \max\{M_1, M_2, M_3, M_4\}$$

# 3.7 頻率域濾波器設計



- 低通濾波器：

$$S(u, v) = \begin{cases} 1, & \text{當 } r = \sqrt{u^2 + v^2} \leq r_0 \\ 0, & \text{當 } r = \sqrt{u^2 + v^2} > r_0 \end{cases}$$

- 低通巴特沃斯濾波器：

$$S(u, v) = \frac{1}{1 + (r / r_0)^{2n}}$$

- 低通巴特沃斯濾波器：

$$S(u, v) = \frac{1}{1 + (r_0 / r)^{2n}}$$

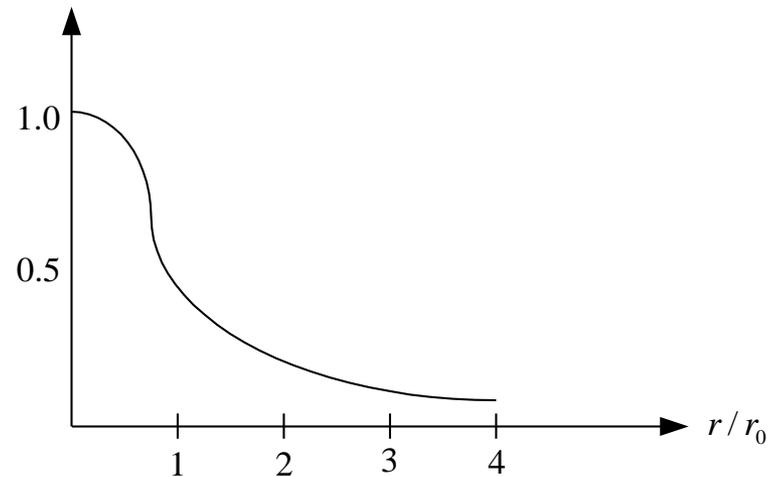


圖2.7.1  $S(u, v)$  和  $r / r_0$  關係

圖3.7.2(a)  
 $n=3$ 和 $r_0=200$ 得到的  
傅利葉頻譜圖



圖3.6.3 輸入影像  $I$

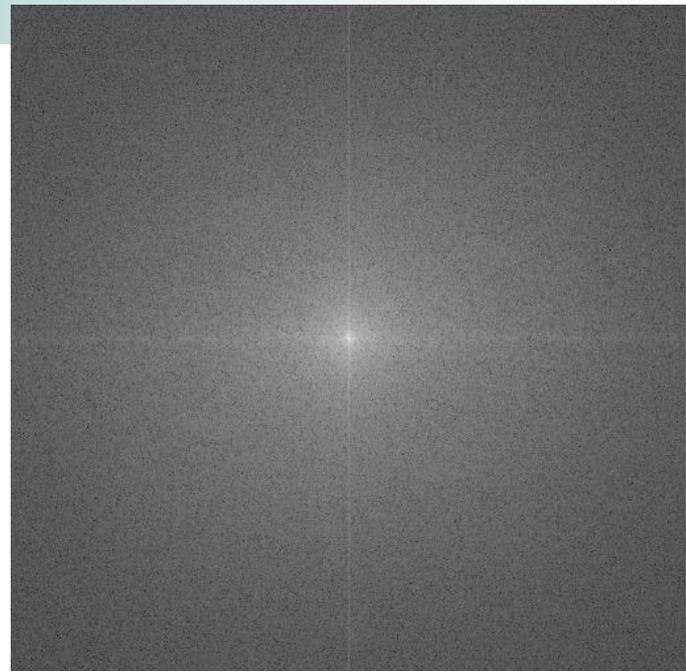


圖3.7.2(b)  
得到的影像  $I'$