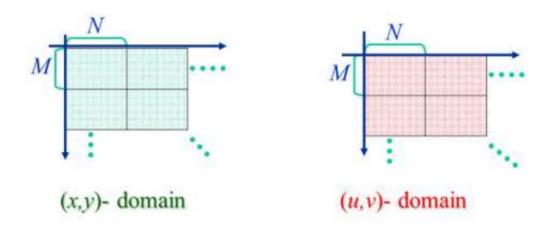
先有個前提知識:

- 1. 對所有圖像來說,四角都是最低頻,中央為高頻
- 2.1的概念完全來自於 Fourier 轉換的公式,與圖片本身無關
- 3. 圖像的低頻指的是 灰階變化緩慢,高頻相反
- 4. Fourier 轉換中·F(a,b)的值與 f(a,b)無直接關係·因 F(a,b) 是來自對原圖像的所有 pixels 做運算而來的
- 5. 基於上述,Fourier 轉換出來的頻譜不是真正物理意義上的頻譜
- 6. Fourier 轉換是根據奈奎斯特取樣定理得出的
- 7. Fourier 轉換具週期性,每 MxN 個空間步後就會重複

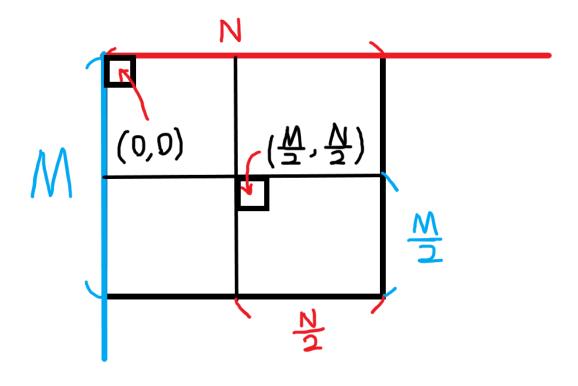
 $\widetilde{f}(x,y)/\widetilde{F}(u,v)$ repeats itself every $M \times N$ spatial step



⇒ Select M and N large enough to cover the information needed

先從"中央為高頻"下手

這邊有個前情提要,由於圖像大小 MxN 可能為偶數,所謂的中央就不會是單個 pixels,而是有 4 個,但是最高頻仍然是在 (M/2,N/2),也就是在切分後左下格的右上角



而不管是我們做出來的結果,或是直接用公式推導, 都看得出

F(a,b)的結果和 **F**(a-1,b-1) [也就是與 **F**(a,b)鄰近的 pixel 格] 相近

這個前提待會會用到

首先推導 $F(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 等於什麼(那個 e 上面都少了 2 · 腦補一下)

$$F(u,v) = \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(\chi,y) e^{j\pi \frac{1}{M}} e^{j\pi \frac{1}{M}}$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(\chi,y) e^{j\pi \frac{1}{M}} e^{j\pi \frac{1}{M}}$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(\chi,y) + i \sin(\pi(\chi+y))$$

$$= (-1)^{(\chi+y)}$$

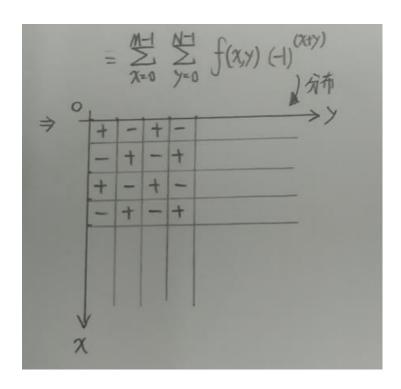
$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(\chi,y) (+1)^{(\chi+y)}$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{M-1} f(\chi,y) (+1)^{(\chi+y)}$$

$$= \frac{M-1}{\chi=0} \sum_{y=0}^{M-1} f(\chi,y) (+1)^{(\chi+y)}$$

可以得出這個式子,你可以發現到它就是把原圖乘上有規律的

1 和-1 後進行加總而得的結果



這是甚麼意思?

這表示如果圖像上低頻資訊很多,也就是圖像上各 pixel 的灰階值是接近的,就會使 $F(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 趨近於 0

反之,高頻資訊越多,就會使 $F(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 朝向正 or 負值增長

因此,可以看出,在 $(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 這個位置上為什麼是高頻,因為低頻的資訊被濾掉了(加總為 0)

而這反映出為什麼做 Magnitude 的時候需要加上絕對值再進行歸一化至[0,255],因為 $F(\frac{M}{2},\frac{N}{2})$ 可能為負,並且絕對值後該值可以爆到幾千幾萬都可能

再來,四角低頻的原因

著(
$$u,v$$
) = (0,0)
$$F(0,0) = \stackrel{\text{H}}{\searrow_0} \stackrel{\text{H}}{\searrow_0} f(x,y) = ha & f(x,y) = ha & f(x,y) = ha & f(x,y) = f(0,0)$$

$$F(M,0) = \stackrel{\text{H}}{\searrow_0} \stackrel{\text{H}}{\searrow_0} f(x,y) e^{j\pi x} e^{j\pi x_0} = F(0,0)$$

$$80 \text{ as } (u,v) = (M-1,N-1) [M-1=M,N-1=N]$$

$$F(M,N) = \stackrel{\text{H}}{\searrow_0} \stackrel{\text{H}}{\searrow_0} f(x,y) e^{j\pi x_0} e^{j\pi x_0} = F(0,0)$$
以上角,就算不用 $M-1=M$ 和 $N-1=N$ 結果也相近

這些計算也體現了 Fourier 轉換的週期性,可以發現四角的結果跟在 F(0,0)是接近的,所以我們專注處理一個問題 "為什麼 F(0,0)是低頻?"

著
$$(u,v)=(0,0)$$
 · $F(0,0)=\sum_{x=0}^{\infty}\sum_{y=0}^{\infty}\int_{0,y$

同樣是加總所有的 pixels,但這次是直接加所有 pixels 的灰階值,不帶負號的,也就是說根本分不出低頻高頻

試想,那 $F(\frac{M}{4}, \frac{N}{4})$ 會是甚麼?

$$F(u,v) = \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{j\chi \frac{1}{M}} e^{j\chi \frac{1}{N}}$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\frac{\pi}{2}\chi} e^{-j\frac{\pi}{2}\chi} = \cos(-\frac{\pi}{2}(\chi+\gamma)) + i\sin(\frac{\pi}{2}(\chi+\gamma))$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\frac{\pi}{2}\chi} e^{-j\frac{\pi}{2}\chi} = \cos(-\frac{\pi}{2}(\chi+\gamma)) + i\sin(\frac{\pi}{2}(\chi+\gamma))$$

$$= \sum_{\chi=0}^{N-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \gamma$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \chi$$

$$= \sum_{\chi=0}^{M-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi - j\chi \frac{1}{N} \times \frac{N}{4} \chi$$

$$= \sum_{\chi=0}^{N-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi$$

$$= \sum_{\chi=0}^{N-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi$$

$$= \sum_{\chi=0}^{N-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi \frac{1}{M}} \times \frac{M}{4} \chi$$

$$= \sum_{\chi=0}^{N-1} \sum_{\gamma=0}^{N-1} f(\chi,\gamma) e^{-j\chi} \times \frac{M}{4} \chi$$

$$= \sum$$

可以看到右下角的分布圖,實部虛部剛好是分開的 而在 Magnitude 計算時,是(實部平方+虛部平方)^0.5 這表示該 pixel 剛好介於

全部都加起來(值最大) 和 比對相鄰差值(值會最小) 之間

我們舉個例子,下圖計算的是 Magnitude

 $F(\frac{M}{4}, \frac{N}{4})$ 的結果會落在 $F(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 和 F(0,0) 之間

這一題可以看出以下的特性:

- 在 F(u,v) 上任一 pixel 都代表一個頻率分量,就像是在三維空間中行動時總可以分成 x、y、z 三個分量,這裡 F(u,v)就如同 x、y、z 一樣
- 2. $F(\frac{M}{4}, \frac{N}{4})$ 和 $F(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 是有可能同時為 0 的,也就是根據 Fourier 轉換公式的取樣頻率無法對該圖提取到該頻率分量
- 3. 要使 F(u,v)有值, $F(\frac{M}{2},\frac{N}{2})$ 最難

2 所述內容,其實就跟奈奎斯特所講的是類似的,你的最低取樣頻率至少為 2 倍的原頻率,才能重構原始訊號,這邊就是能重建原始圖像的意思

想像一下

對任意非週期性訊號我們能拿不同頻率的 sin 波去重構 而圖片大多數都是非週期性的(這點跟訊號還真的一樣)

而構成的訊號,除了含有 f=某任意常數 Hz 的 sin 波之外 (對應到 F(a,b),各頻率分量)

也有直流訊號存在,而直流訊號的頻率的定義是"0"

所以,這就是為什麼 F(0,0)被定義成最低頻的原因這下就剛好對應了

F(0,0) [直流] + F(a,b) [各頻率] = 原圖像 [原訊號] 而各頻率中 $F(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 的頻率為最高頻率分量 如果有辦法找到一堆像上述例子的 4*4 圖片(或著更大),可以使各頻率分量 F(a,b)剛好開始有值,這些圖片擺下來就可以看出何謂高頻低頻

而如果你設計看看我出的例子,會發現這個頻率分量他縱向 橫向都會考慮,要設計出剛好是這個結果的需要點時間...

當然,這一方面也可以講述為什麼 F(0,0)是最低頻 因為一張純白的圖(全低頻資訊)都可以使其有超級大的值 但不可能使 $F(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 有值 (頻率沒高到可以採樣出這個頻率)

最後,回到 $F(\frac{M}{2}, \frac{N}{2})$ 上,不是有個(-1)^(x+y)嗎?

還記得在做 center processing 的時候你乘上了甚麼?

對·正是 (-1)^(x+y)

當對 F(0,0)乘上(-1)^(x+y)的時候,就會表現出 $F(\frac{M}{2},\frac{N}{2})$ 的樣子 而對 $F(\frac{M}{2},\frac{N}{2})$ 來說,反而變成了 F(0,0)

高低頻互調,對於其他 F(a,b)也是如此,就成了我們最後看到的那張 Magnitude 圖