時頻分析與小波轉換 期末書面報告

Time-frequency analysis and frequency-hopping signals

姓名: 陳昱仁

學號: R10943117

系級:電子所碩一

摘要

本文探討一種基於信號分解的時頻分析方法,分析 frequency-hopping signals。該方法先將 multi- component 跳頻信號通過 band pass filter 變成多個 single- component 信號,再將每個 component 的 Wigner-Ville 分佈(WVD) 線性疊加得到新的時頻分佈。此提出的時頻分析方法能有效 frequency-hopping signals 的 cross-term 干擾,與現有方法相比。具有更高的時頻分辨率,更適合 frequency-hopping signals 的時頻分析。

一. 簡介

Frequency-hopping signals 技術是通信抗噪中非常有效的方法,此法應用於軍事和民用通信中。在通信對抗和無線電領域,frequency-hopping signals 分析也自然成為一項重要的研究內容。由於 frequency-hopping signals 的頻率隨時間不斷變化,屬於典型的非平穩信號,單純的時域或頻域分析方法很難對其精確分析。

Wigner-Ville 分佈(WVD)是雙線性時頻分佈的代表之一,它不但具有理論上最高的時頻分辨率,且具有時頻分析漂亮的數學性質。然而,對於 multi-component 信號,WVD 在嚴重的 cross-term 干擾。使其應用受到限制。為改善時頻分佈的性能,同時又能保持較高的時頻分辨率,本文討論一種基於信號分解的時頻分析方法。首先在頻域將 multi-component 信號逐一分解為 single-component 信號,然後再對每一 component 的 WVD 進行線性疊加,以抑制 cross-term。針對 frequency-hopping signals 的特性,對不同的信號 component 設計相應的濾波器,通過對信號 component 進行濾波來達到信號分解的目的。

二. 背景知識

2.1 WVD 簡介

WVD 是應用最多的雙線性時頻分佈,以信號 x(t)為例,其 WVD 可表示為

$$W(t,f) = \int_{-\infty}^{\infty} x \left(t + \frac{\tau}{2} \right) x^* \left(t - \frac{\tau}{2} \right) e^{-j2\pi f \tau} d\tau$$

WVD 在測不準原理中,是在 lower bound 的地方,因而在時頻分佈中具有理 論上最高的時頻清晰度。但是對於 multi- component 信號,WVD 會產生 crossterm 干擾,會嚴重影響我們的分析,此為 WVD 的缺點。

Cross-term 的來源是因為一組信號中有多個 component 交互影響,會在時頻圖上產生多餘的信號,是時頻分析中的干擾項。

2.2 Frequency-hopping signals ≥ WVD

此種信號是指頻率在一定範圍內隨時間 pseudo random 改變的一種信號, 他的模型如下

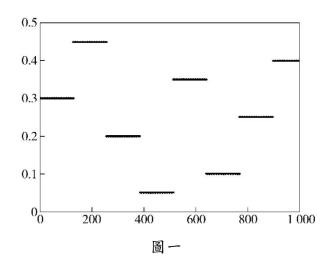
$$x(t) = \sum_{k=0}^{N-1} rect(t - kT_h - T_0)e^{j2\pi f_k(t - kT_h - T_0)}$$

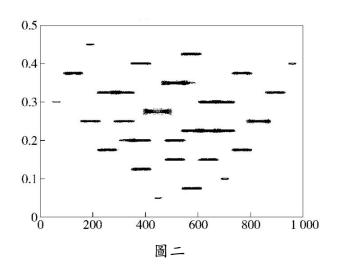
其中,0≦t≦T,T為觀測時間

rect(t) 在 0 到 T_h 間值為 1,其他皆 0,為一長方形

 T_0 為起跳時間, f_k 是跳動頻率,N 是跳動頻率數

根據上述定義產生一段跳頻信號,包含 8 個跳動週期,1024 個 sample,跳動頻頻率為{30,45,20,5,35,10,25,40} kHz,smaple fraquency 為 100 kHz,跳動週期為 128 個採樣點,從 t=0 開始起跳。其時頻圖如圖一所示,而其 WVD如圖 二所示。由圖可知,Frequency-hopping signals 的 WVD 存在大量的 Cross-term 干擾,難以觀察到實際的信號。由於 cross-term 對信號份量的正確判斷產生了嚴重干擾,因此 WVD 對 Frequency-hopping signals 的時頻分析存在很大



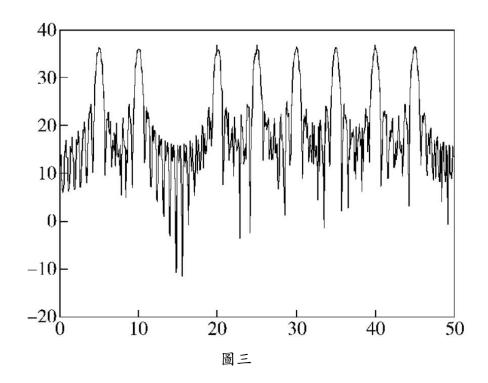


三. 使用信號分解之 frequency-hopping signals 分析

由上方的分析可以發現到,cross-term 的干擾對分析相當嚴重。若可以將 multi-component 信號逐一分解為 single - component 信號,在個別對每個 single - component 信號分析 WVD,即可去除 cross-term 的影響。

信號的分解方法有多種,如匹配追蹤法、自適應分解法、經驗模式分解法等。這些方法涉及對多個參數的估計問題,運算非常複雜,且它們與frequency-hopping signals 時頻結構並不相符,因此不適用於跳 frequency-hopping signals 的時頻分析。

Frequency-hopping signals 的數學式可以得到如圖三所示的頻譜圖。由圖三可見,frequency-hopping signals 的頻譜由多個頻率 component 組成,每個頻率 component 表示一跳信號的頻譜。由此推論,通過一組 band pass filter 將 frequency-hopping signals 的各個頻率 component 取出,即可將其 multi-component 信號逐一分解為 single - component 信號,並分別計算其 WVD,再將各 WVD 求和,得到新的時頻分佈。



這種方法的關鍵是如何確定 band pass filter 數並設計匹配各 component 的 band pass filter,實際上就是如何正確估計信號 component 數及每個信號 component 的頻率和頻寬。通過搜索信號頻譜中的所有 peaks,可估計 N,通 過對峰值頻率的估計,可得各信號 component 的頻率值 f_k ,通過對各信號 component 頻寬的估計,則可將 2 個峰值間的最小頻率間隔作為 σ 的估值。 band pass filter 的設計正是依據參數 f_k 及 σ ,匹配於第 k 個 component 的 band pass filter,在頻域為如下高斯函數

$$H_k(f) = e^{\frac{-[2\pi(f - f_k)]^2}{\sigma^2}}$$

其中f_k為 band pass filter 的 central fraquency, σ控制該濾波器的頻寬。

雖然也可選擇其他濾波器形式,但是高斯函數有一個很好的優點,即有最高的時頻清晰度,在測不準原理中,高斯函數在 lower bound,故時域和頻域都有很好的清晰度。根據 WVD 的性質,2 個信號在時域 convolution 後的WVD,是這 2 個信號各自的 WVD 在時域上 convolution 的結果。由於高斯函數的高清晰度,可以減小信號與濾波器 convolution 後在時頻平面上的擴展程度,使信號保持較高的時頻分辨率。

將信號分解的步驟如下

Step1. 將信號做 Fourier transform, 得到 S(f)

Step 2. 估計信號的峰值數、峰值頻率及頻寬,假設有 N 個峰值,對應 N 個信號 component

Step3. 對第 k=1 個峰值,設計相應的 band pass filter $H_k(f)$,並濾出第 k 個信號 component,得到 $S_k(f)=S(f)H_k(f)$

Step4. 對 $S_k(f)$ 做 Inverse Fourier transform, 得到 $S_k(t)$

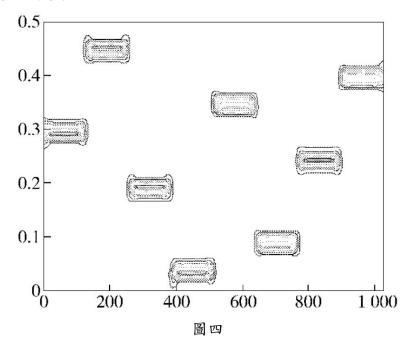
Step5. 計算 $\mathbf{S}_k(t)$ 的 WVD,得到 $W_k(t,f)$

Step6. k = 2, 3, ..., N,重複 step3~5

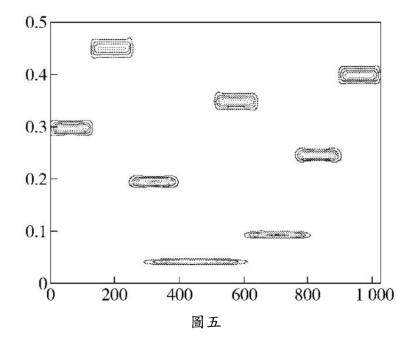
Step7. 對所有 $W_k(t,f)$ 加總,得到總時頻分佈 $T(t,f) = \sum_{k=1}^{N} W_k(t,f)$

下面仍以圖 1 所示的跳頻信號為例,對本文算法進行模擬分析,其結果如圖 4 所示。作為比較,同時給出 frequency-hopping signals 的 STFT、WT 及 SPWVD 的模擬結果。

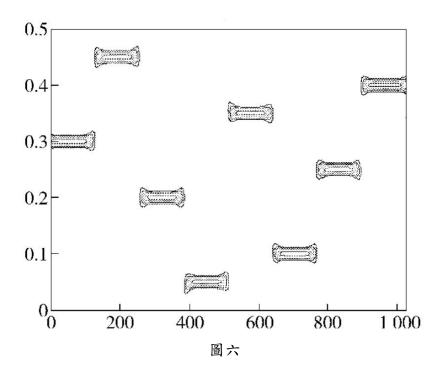
圖四為 frequency-hopping signals 的 STFT 時頻分析,它雖然不含 cross-term 干擾,但受測不準原理的限制,其時間分辨率和頻率分辨率不可兼得,採用長度為 63 個 sample points 作為 window 的情況下,此時頻分析的時間分辨率較高,但頻率分辨率較差。



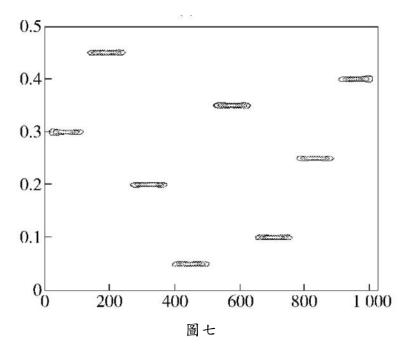
圖五為 frequency-hopping signals 的 WT。WT 是一種多分辨率的分析方法。同樣受測不準原理的限制。WT 在頻率低端雖然具有較高的頻率分辨率,但時間分辨率較差;在頻率高端雖然具有較高的時間分辨率,但頻率分辨率較差。



圖六為 frequency-hopping signals SPWVD, 時頻的 window, 長度分別為 63 和 31 個 sample points。由於時頻平滑作用, SPWVD 能抑制 frequency-hopping signals 的交叉項干擾,但是也降低了信號的時頻分辨率。



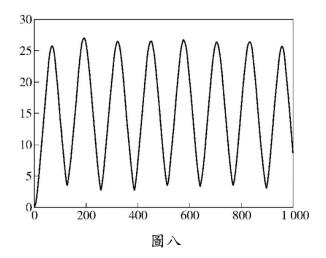
圖七為本文中基於信號分解的時頻分佈,由於信號的多個 component 被分解為單個 component,因而有效避免了交叉項干擾,且保留了 WVD 的高時頻分辨率。



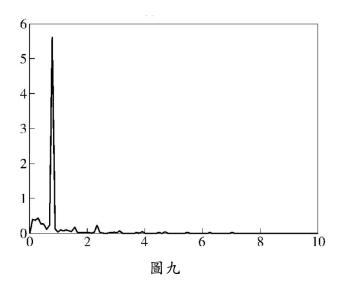
四.参數與性能分析

根據 frequency-hopping signals 的頻譜和時頻分佈,可進一步估計各項參數。 跳頻頻率即 frequency-hopping signals 頻譜中的峰值頻率,因此跳頻頻率的估計 就是對跳頻信號峰值頻率的估計。估計出跳頻頻率後,按上方信號分解步驟求 得 frequency-hopping signals 的時頻分佈,觀察時頻譜圖可得,在每個完整跳頻 週期的時間中心均存在一個峰值。

取時頻分佈在每一時刻沿頻率軸的最大值。得到如圖八所示的信號。該信號 具有週期性,週期即為跳週期,頻率即為跳頻速率。



對此信號做 Fourier transform,得到如圖九所示的頻譜,圖中線譜對應的頻率即為跳頻速率,取其倒數即可得到跳週期。



五.結語

本篇探討基於 frequency-hopping signals 的特性,選用一較符合其特性的時頻分析方法,能有效消除 frequency-hopping signals 的 cross-term 干擾,同時保持較高的時頻分辨率。且應用新的時頻分布能在較低信噪比下估計各項跳頻參數,因此適用於跳頻信號的時頻分析。

六.参考資料

- 1.Frequency-hopping signals WIKI: <u>Frequency-hopping spread spectrum Wikipedia</u>
- 2.一種基於時頻矩的跳頻參數估計算法: http://html.rhhz.net/yykj/html/202001003.htm
- 3.Parameter Estimation of Multi Frequency Hopping Signals Based on Space-Time-Frequency Distribution