

a SpringerOpen Journal

研究 开放存取

与线性典范变换相关的模糊性函数

车天文, 李炳昭*, 徐天周

摘要

本文提出了一种与线性经典变换(LCT)相关的新的模糊性函数(AF),这种新的AF是在LCT和经典AF的基础上定义的。首先,研究了新定义的AF的主要属性和物理意义,结果表明,这种AF可以被看作是经典AF的一个概括。然后,新定义的自动增益被应用于检测线性频率调制信号的参数,并与经典的Radon变换相结合。通过模拟来验证所得出的结果的正确性,并讨论了所得出的结果与普通时频分析工具的比较。

关键词线性典型转换(LCT),模糊函数(AF),拉登变换(RT)

简介

非稳态信号的处理和分析是信号处理界最热门的研究课题之一。人们提出了一系列新的信号处理理论来分析非平稳信号,如短时傅里叶变换(STFT)[1]、小波变换(WT)[2]和分数傅里叶变换(FRFT)[3,4]。作为经典傅里叶变换(FT)的泛化,FRFT因其固有的特殊性而吸引了越来越多的关注,事实证明,FRFT可以被看作是一种单频变换[4]。1980年,Namias在量子力学中讨论了分数傅里叶运算的想法。

[5], 并于1987年[6]在应用数学界被重新发现。它被Almeida[7]和Santhanam and McCle-lan[8]引入到信号处理领域。在[9,10]中提出的FRFT的离散和数字计算方法为其在实际情况下的应用打开了大门。随着FRFT的进一步衍生,线性典型变换(LCT)被证明在光学和信号处理中发挥着重要作用,许多与FT相关的概念已经被概括到LCT领域。例如,采样理论[11,12],特征函数[13],卷积定理[14,15],以及光谱分析的

*通信:Li bingzhao@bit.edu.cn

北京理工大学数学学院,北京100081,中国

均匀或不均匀的样本[16],在LCT领域被很好地研究。 LCT的effi古离散和数字编译算法在[17,18]中介绍。更多 与LCT相关的结果可以参考[3,4]。

同时,线性调频(LFM)信号是一种典型的非稳态信号,被广泛用于通信、雷达和声纳系统中。LFM信号的处理非常重要,因此已经提出了许多算法和方法。与FT相关的模糊函数(AF)是LFM信号处理中最重要的时频工具之一[19,20]。此外,还提出了许多与LFM信号参数估计和频谱分析有关的其他重要和有用的方法,如最小均方误差(MMSE)估计[21],迭代算法[22]。与deBranges理论相关的广义FT[23],与FRFT相关的AF[24],Wigner-Hough变换(WHT)[25],Chirp FT[26],Wiger-Ville distri-bution(WVD)[27]和Raton-ambiguity

变换(RAT)[28]。 遵循AF的经典定义,裴文杰和丁文杰

[29] 首先研究了与LCT相关的AF,并获得了一些重要的特性。最近, Zhao et al.

[30] 调查的属性和物理意义的AF相关的LCT在光信号处理-ing社区。与[29,30]中对自动对焦的定义不同,本文提出了一种新的与自动对焦有关的定义。



© 2012 Che et al; licensee Springer.这是一篇根据知识共享署名许可(http://creativecommons.org/licenses/by/2.0)条款发布的开放存取文章,该许可允许在任何媒体上不受限制地使用、传播和复制,但须适当引用原作。

我们还讨论了LCT的主要特性和新定义的AF在LFM信号 处理中的应用。

本文的组织结构如下。在"前言"部分,我们首先回顾了LCT的相关理论、经典AF以及之前的研究结果。第二节

"与LCT相关的模糊性功能"一节, a 我们提出了与LCT相关的AF的新定义。 并介绍了其主要特性和物理意义。

引起的。新定义的AF在LFM信号处理中的应用在 "AFL的应用 "一节中进行了详细研究。讨论 "部分讨论了新定义的AF与其他常见的时间-频率工具的比较,如RWT、RAT等。在 "模拟 "一节中,给出了模拟结果,以显示所提出的技术的合理性和有效性。"结论 "一节是结论。

初步

LCT

一个信号f(t)的LCT可以被定义为[3,4]

 $F_{(a,b,c,d)}(u) = L^{(a,b,c,d)}[f(t)](u)$

$$= \begin{cases} \begin{cases} \frac{1}{1 j \cdot 2b} u e^{\frac{d \cdot 2}{2b}} & e^{\frac{d \cdot 2}{2b} - jut} \\ \frac{1}{j \cdot 2\pi b} e^{\frac{d \cdot 2}{2b}} & -\infty \end{cases} e^{\frac{j \cdot a \cdot t \cdot 2 - jut}{2b}} f(t) dt (b \mid = 0)$$

$$u_{2} \qquad (b = 0)$$

$$(1)$$

其中a, b, c, d为实数, 并满足ad - bc = 1.

很容易验证,经典的FT、FRFT、啁啾操作和缩放操作都是特殊的

如以下所示, LCT的案例。

当 (a, b, c, d) = (0, 1, -1, 0) 时,LCT成为FT。

$$L^{(0,1,-1,0)}[f(t)](u) = \sqrt{-j} FT[f(t)](u)$$
 (2)

当 $(a, b, c, d) = (\cos \theta, \sin \theta, -\sin \theta, \cos \theta)$ 灯, LCT 成为FRFT。

 $L^{(\cos\theta,\sin\theta,-\sin\theta,-\sin\theta,\cos\theta)}[f(t)](u) = \sqrt{\underline{e}^{-j}\underline{\alpha}}^F\alpha[f(t)](u)$ (3) 当 $(a,b,c,d) = (1,0,\tau,1)$ 时,LCT变成了啁啾声。操作。

$$L^{(1,0,\tau,1)}[f(t)](u) = e^{\frac{j}{2}\tau u^2} f(u)$$
 (4)

当 $(a,b,c,d) = (\sigma,0,0,\sigma^{-1})$ 时,LCT成为缩放操作

$$L^{(\sigma,0,0,\sigma^{-1})}[f(t)](u) = \sqrt{-\frac{\sigma}{-1}}(\sigma^{-1u})$$
 (5)

许多关于LCT的有用属性[3,4]表明LCT是最重要的非平稳信号处理工具之一,以下是加法性属性和

本文将使用与LCT相关的可逆性属性。

(1) 可加性属性

 $L^{(a2\cdot b2\cdot c2\cdot d2)}[L^{(a1\cdot b1\cdot c1\cdot d1)}(f(t))](u) = L^{(a3,b3,c3,d3)}[f(t)](u) (6)$ 其中

(2) 可逆性属性

$$L^{(d,-b,-c,a)}[L^{(a,b,c,d)}[f(t)](u)](t) = f(t)$$
(7)

因为LCT可以被看作是经典傅里叶和分数FT的泛化,所以它可以扩展它们的功用和应用,并解决一些超出这些操作的问题[31]。在不影响通用性的前提下,我们在本文中只考虑b /= 0的情况,因为当b = 0时,LCT只是一个缩放变换操作。关于LCT的更多属性和与其他变换的关系,可以参考[3,4]。

随着现代信号处理技术的快速发展,经典的概念和理论也在不断变化。 在FT领域中,已经广泛地研究了

LCT领域,例如,均匀和非均匀的 采样理论[32-34],卷积和乘积 定理[14,15],不确定性原理[35-37]在LCT领域得到了充分 的研究和调查。

含糊性功能(AF)。

信号的瞬时自相关函数 f(t)被定义为。

$$R_f(t, \mathbf{T}) = ft + \frac{\tau}{2} f_2^* t - \tau \tag{8}$$

而与f(t)的FT相关的经典AF被定义为 $Rf(t, \tau)$ 对t的FT

$$AFf(\tau, u) = \int_{-\infty}^{\infty} Rf(t, \mathbf{y}^{e-jut} dt)$$
 (9)

或者在FT领域可以等价地定义为:。

$$_{AFf}(\tau, u) = \int_{-\infty}^{\infty} Fp + \frac{\underline{u}^*}{2} Fp - \frac{\underline{u}_{jp\tau}}{2} dp \quad (10)$$

其中F(p) 是信号f(t) 的FT。 经典AF的属性可以列举如下

$$AF(\tau, u) = {}^{\mathsf{AF}} * (-\tau, -u) \tag{11}$$

$$AF(0,0) = \int_{0}^{\infty} |f(t)|^2 dt$$
 (12)

$$\frac{1}{2\pi t} \int_{-\infty -\infty}^{\infty -\infty} AFx(\tau, u)AFz(\tau, u)d\tau dt = | \langle x, z \rangle |_{2} (13)$$

AF是经典的、重要的时频信号处理工具之一。在[28]中显示,LFM信号的AF通过环境平面 (τ, u) 的原点,而投影线的斜率是信号的频率率。所有这些AF的特性可以帮助我们在LFM信号处理和参数估计中获得良好的结果。

先前的研究成果

基于LCT的特性和与FT相关的AF的定义,Pei和Ding[29] 以及Zhao等[30]提出了与LCT相关的AF的两个不同的定义,具体如下。

定义1:假设参数为 (a, b, c, d) 的信号f(t) 的 LCT 是F(a, b, c, d) (u) ,那么与LCT 相关的AF 被定义为[29]。

以下属性

$$AFF_{a}(a,b,c,d)(\tau,u) = AF(d\tau - bu, -CT + au)$$
 (15)

$$AF_{F_{(\mathbf{a},b,c,d)}}(a\mathbf{z}+bu,c\mathbf{z}+du)=AF(\tau,u)$$
 (16)
其中 $AF(\tau,u)$ 和 $_{AFF}(\tau,u)$ 代表 $f(t)$ 的AF和

F(a,b,c,d)(v),分别为。

定义2: 假设参数为 (a, b, c, d) 的信号f (t) 的 LCT是F (a, b, c, d) (v), 那么线性加农炮 (LCAF) 被定义为[30]。

$$AFM (\tau, u) = \int_{-\infty}^{\infty} F_{(a,b,c,d)} v + \frac{\tau}{2} F_{(*a,b,c,d)}$$

$$- v \frac{\tau}{2} ejuvdv$$

$$\times 2$$
(17)

在[30]中表明,这种AF的定义具有以下特性

$$_{AFM}(\tau, u) = AF(b \tau + du, -a\tau - cu)$$
 (18)

$$AFM(-u, \mathbf{T} = AF(d\mathbf{T} - bu, -c\mathbf{T} + au)$$
 (19)

与LCT相关的那些种类的AF的其他属性和物理含义, 也在[29,30]中进行了详细研究。

很容易看出,广义的AF由以下几个方面来定义 方程(14)和(17)是瞬时的FT LCT信号的自相关函数。它们实际上是

传统AF的线性坐标转换在

在FT领域。与[29,30]中的定义不同,我们在本文中定义了一种与LCT相关的新的AF,以及新定义的AF在LFM信号中的应用。

以下各节也将对加工过程进行调查。

与LCT有关的房颤

与LCT相关的AF的新定义

从数学的角度来看,信号处理界的许多变换可以被看作是信号与核函数的乘积。它们也可以分为两种定义: (1) 信号的局部形式与核函数的乘积,如STFT、WVD等; (2) 信号与局部核函数的乘积,如WT、Gabor变换等。

不难看出, [29,30]中的广义AF是基于原始信号的局部变换。首先获得原始信号的LCT, 然后应用传统的AF定义, 这可以被认为是 first种的定义。与他们的定义不同我们支持

提出了一个与LCT相关的AF的新定义

遵循第二种定义。

定义3: 与LCT相关的信号f(t) 的AF,其参数A=(a,b,c,d) 被定义为

$$AFL[f(t)](\tau, u) = (\tau, u)$$

$$AF_{(a,b,c,d)}$$

$$= \underset{-\infty}{\overset{\infty}{\underset{Rf}}} (t, \quad \overrightarrow{v})_{KA}(t, u) dt$$

$$= \underset{-\infty}{\overset{\infty}{\underset{Rf}}}$$

$$(20)$$

其中K
$$A(t, u) =$$
 $\frac{\overline{1} \int_{2b}^{\infty} u}{2ab} e^{\frac{d^2}{2b} \int_{2b}^{\infty} \overline{u}} \pi R_{Rf}(t, \tau) = f(t + -\overline{\chi}) f^*(t - \overline{\chi})$

从定义和物理意义上来说

LCT[3,4],这种AF可以被解释为瞬时自相关函数 $Rf(t, \tau)$ 在 (τ, u) 平面内的ayne变换。为了使其具有差异性

从现有的与LCT相关的定义来看,我们表示一个信号f(t)的AF,由公式(20)所定义,具有以下特点 $AF_{(a,b,c,d)}(\tau,u)$,并简化为AFL,如下所示各科室。

新定义的AFL的属性

如果一个信号f(t)的AFL表示为 $AF(a,b,c,d)(\tau,u)$,那么很容易表明AFL具有以下特性。

共轭属性

 $f^*(t)$ 的AFL是[$AF_{(a,-b,-c,d)}(\tau, u)$]*, f(-t)的AFL是[$AF_{(a,-b,-c,d)}(\tau,-u)$]*; 并且 $f^*(-t)$ 的AFL是AF $_{(a,b,c,d)}(\tau,-u)$ 。

转移财产

$$f(t-p)$$
 的AFL是 $e^{-\mathbf{j}}p^+$ $f(t)e^{\mathbf{j}wt}$ 的AFL是 $e^{\mathbf{j}w}$ \mathbf{T} \mathbf{T}

有限的支持

如果f(t)=0, t**点**f(t,t), f(t,t), f(t,t

信号f(t)可以由f(t)的AFL通过以下公式表示。

$$f(t) = \frac{1}{f^*(0)} \int_{-\infty}^{\infty} AF_{(a,b,c,d)}(t, u)KA^{-1} \int_{2}^{\tau} u du.$$

特殊情况

当(a, b, c, d)=(0, 1, -1, 0)时,AFL就变成了clas---。 医学上的房

$$AF_{(0,1,-1,0)}(\tau,u) = \stackrel{\checkmark}{-\mathsf{jAF}}(\tau,u)_{\circ}$$

当 $(a, b, c, d) = (\cos \theta, \sin \theta, -\sin \theta, \cos \theta)$ 时,AFL成为 $\oint FRFT(AF(\tau, u))$ 相关的AF、 $AF(\tau, u) = \int_{j\alpha}^{\alpha} AF \alpha (\tau, u) \sin \theta, -\sin \theta, \cos u)$ 。

Energy in time-domain

$$\int_{-\infty}^{\infty} |f(t)| 2dt = \int_{-\infty}^{\infty} \mathbf{TAF}_{(0,1,-1,0)}(0,0)_{\circ}$$

对称性

$$|\mathsf{AF}_{(a,b,c,d)}\left(\mathsf{-}\mathsf{T}\;,\mathsf{-}u\right)| = |AF_{(\mathsf{-}a,b,c,\mathsf{-}\mathsf{d})}\left(\tau\;,u\right)|$$

劝LFM信号的敏感度

LFM信号f (t) = ej (w0t+m0t2) 的AFL是

$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) = \begin{cases} \frac{j}{e^{2b}} & (a) \\ e^{2b} & \frac{1}{j} & (u - m_0) & \frac{1}{2b} & \frac{1}{2b} = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} e^{j} & \frac{d}{2b} & (u^2 + w) & \frac{(m_0 \tau - u/b)^2}{2a/b} & \frac{1}{a} & (a) \\ \frac{1}{a} & \frac{a}{2b} & (a) & (a) \end{cases}$$

其中wo, mo分别代表f(t)的初始频率和频率率。

证明。从AFL的定义中,我们可以得到

$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) = \frac{1}{1} \int_{-\infty}^{\infty} e^{j\frac{d}{2}u^{2}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{j\frac{a+2}{2b}\cdot j\cdot uL} \int_{-\infty}^{\infty} e$$

$$\frac{a}{2b} /= 0 = \begin{cases} \frac{1}{1} \int_{0}^{d} u^{2} + \frac{1}{2b} \int_{0}^{d} v^{2} + \frac{$$

从公式(21)中我们可以看出,当参数满足特殊条件时, f(t)的AFL将在 (τ, u) 平面上产生一个脉冲。当信号是有限的,由于能量的积累,也会有一个波峰。LFM信号的AFL将通过含糊不清的原点

平面 (τ, u) ,而投影线的斜率为b倍。 频率。

AFL和STFT之间的关系

假设信号f(t)的STFT被定义为

$$STFT^{w}(t,u) = \int_{-\infty}^{\infty} f(p)w^{*}(p-t)e^{-\tilde{A}\tilde{A}\tilde{A}}dp_{\circ}$$

那么下面的定理1反映了AFL和信号f(t)的STFT之间的关系

定理1.参数为 (a, b, c, d) 的信号f (t) 的AFL

可以看作是信号f(t) 的STFT, $w(t) = f(t) e^{2b}$ 。

$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) = \frac{\frac{1}{12b} e^{i\left[\frac{d}{2b}u^2 + \frac{a^3}{2b} 3\frac{\tau^2}{4} + \frac{u\tau}{2b}\right]} STFT^{\nu}}{\frac{2u - a\tau}{2b}} \times$$

$$(22)$$

证明

$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) = \frac{1}{2\mathcal{D}} e^{j\frac{d}{2b}u^{2}} \int_{-\infty}^{\infty} ft + \frac{\tau}{2} f^{*} * \\
= \frac{\frac{\tau}{2} \int_{-\infty}^{a + 2 - j \cdot ut} ft}{1} f^{*} + \frac{\tau}{2} f^{*} * \\
= \frac{\frac{\tau}{2} \int_{-\infty}^{a + 2 - j \cdot ut} ft}{1} f^{*} + \frac{\tau}{2} f^{*} + \frac{\tau}{2} f^{*} * \\
= \frac{1}{2\mathcal{D}} e^{j\frac{\pi}{2b}u^{2}} f(p)f * \\
\times \frac{(p - \tau)e^{-\frac{\tau}{2b}(p - \tau + \tau/2)^{2} - j\frac{u(p - \tau/2)}{2}}}{1} f^{*}(p)f * \\
\times (p - \tau)e^{-\frac{\tau}{2b}(p - \tau)^{2}} e^{j\frac{\pi}{2b}(p - \tau)^{2}} dp$$

$$= \frac{1 \int_{\mathbb{R}^{d}} du^{2} - a^{3} \tau^{2} + u \tau}{e^{2b}} \int_{\mathbb{R}^{d}} du^{2} \int_{\mathbb{R}^{$$

AFL的应用

为了显示新定义的AFL在以下方面的有效性

在本节中,我们将把AFL应用于LFM信号的分析和参数检测。遵循经典的LFM信号检测方法[26-28]。

本文提出的检测器是通过结合新定义的AFL和拉登变换(RT)获得的,以便

为了使这种方法与传统方法不同,它被称为 "AFL与RT相结合",并被简化为RAFL。

探测器

RT通常用于计算机断层扫描中的图像重建,其定义为

$$R_{s,\phi}(f(x,y)) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y)\delta(x\sin j + y\cos j - s)dxdy$$

对于 $-\infty$ < s < ∞ , $-\pi/2$ < j < $\pi/2$, 其中delta函数 指明整合的方向,s是原点与X-Y</sub>平面内某条线的距离,j是 X-Y</sub>平面内某条线的角度。

线和X轴。

感快速的外傷猛般好境的頻点。我们知道如果我们把s=0的RT的参数设置为

phase-free AFL of Equation (20), then the detection of signal 可以从二维搜索问题减少到一维搜索

问题。由公式(21)可知,AFL的斜率值是LFM信号啁啾率的b倍,因此,它的关键在于

在模糊平面内,为了实现能量的累积,首先要计算沿直线的 线段积分,其方向由三角函数 $\delta(u - bm\tau)$ 来规定。

在[27]中,作者使用AF的平方模作为适用于RT的函数,作为检测器。沿着这个思路,我们使用AFL的平方模数作为函数。

在我们的文章中,将RT作为检测器应用于其中。根据上面的讨论,和"RT"相关的检测器是指

新定义的AFL被定义为以下形式。

 ∞

$$\eta(m) = |AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u)|^2 \delta(u - bm \mathbf{z}) d\mathbf{z}$$

$$du \qquad (23)$$

探测器η(m)可以用来实现能量的积累。

从方程(21)中可以看出 $\frac{a}{2\bar{b}} \equiv 0, \quad \mathbf{T(m)}$ $1 \quad j \quad \mathbf{2b}$ $0 \quad 1$

$$\times (u - bm\tau)d\tau du$$

$$1_{j(b^{bd} m^{2}\tau^{2} + w \tau)} \qquad 1_{2}$$

$$|2\pi b| \qquad 1^{e^{-\frac{1}{2}}} \qquad {}^{0}\delta(bm\tau - bm_{0}\tau)1 d\tau$$

$$(24)$$

从公式(24)和(25)可以看出,当 $m \to m_0$, η (m) $\to \infty$ 。因此,可以通过计算 η (m)并与阈值相比较来检测信号

检测LFM信号

一个组件LFM

假设信号f(t)的模型如下,并具有单位 伴随着时间长度T的能量。

$$f(t) = \sqrt{\frac{1}{T}} e_{j \text{wo } t + \frac{\text{m0 t2}}{2}}^{(\text{m0 t2})} \quad |\mathbf{t}| < \frac{T}{2}$$

我们可以通过AFL的定义得到f(t)的AFL模数

$$\frac{f_{2}}{||_{\sin[(u/_{b}-m0_{4})}} - \frac{1}{2\pi b} \quad (a = 0)$$

$$|AF_{(a,b,c,d)}(\tau,u)| = T/2 \qquad (26)$$

$$|AF_{(a,b,c,d)}(\tau,u)| = \frac{1}{2\pi i} e^{i\frac{a^2}{2b^2\pi}i(m0\tau - u/b)} tdt |a| = 0$$

当a=0时,我们可以得到检测器的解析解 $\eta(m)$,

$$\eta(m) = \begin{array}{ccc}
1 & \infty & \infty \\
\eta(m) = & T & |AF_{(a,b,c,d)}(\tau,u)|_{2} \delta(u - bm\tau) d\tau du \\
& = \frac{1}{1} \sin[(m - m_{\underline{0}})\tau T/2] & j & 1 d\tau \\
T^{3} & 1 & (m - m_{\underline{0}})\tau/2 & 2\pi \sqrt{1}
\end{array}$$
(27)

方程(27)中积分前面的系数fficient是为归一化目的而添加的。当 $m = m_0$,方程

(27) 得出

<u>21</u> <u>1</u>

页码 6的 16

$$\eta(m_0) = {}_{T_0} {}^2 {}_{\pi b} = {}_{\pi b}$$
(28)

对于 $m > m_0$, 让 $(m - m_0)/2 = p$, 因此,方程(27)表示为

$$\eta(2p + m_0) = \frac{1}{2\pi k} \frac{1}{T} \frac{2\sin^2[p\tau T]}{(p\sigma)^2} d\tau$$

$$= \frac{1}{2\pi b} \begin{cases} \frac{1}{2} \frac{p^{T^2}}{sin^2(x)} \\ \frac{p^{T^2}}{0} \end{cases} dx$$

$$+ \frac{2}{T^3} \frac{\sin^2(p\tau)}{(p\tau)^2} d\tau \begin{cases} 1 \\ 1 \\ 1 \end{cases}$$
(29)

它在[38]中表明,以下特性成立。

$$\frac{\sin^2(x)}{x^2}dx = si(2x) - \frac{\sin^2(x)}{x}$$
 (30)

其中

$$si(x) = \int_{0}^{x} \frac{\sin(t)}{t} dt.$$

将公式(30)代入公式(29),并使用以下不等式

$$\frac{\lim_{t \to 0}^{T} \frac{(p \tau T)}{(p)^2}}{(p)^2} d\tau < \frac{11}{p^2} \int_{T/2}^{T} \tau^2 d\tau = \frac{1}{p2T}$$

方程(29)可以被改写为

$$\eta(2p+m_0) < \frac{12}{2m} i \int_{pT} si(pT^2) - \frac{2}{pT} \mathbb{F}^2 \frac{pT^2}{2} + \frac{1}{pT}$$

By letting $2p + m_0 = m$, we obtain

$$\eta(m) < \frac{2}{\pi b(m-m)_0 T^2} isi \frac{(m-m_0)T^2}{2} + \frac{2}{(m-m_0)T^2} \cos \times \frac{(m-m_0)T^2}{2} \times$$
(31)

因此,一个分量信号的检测器η(m)已经被得出,方程(31)给出了检测结果的上界。

 $tor为 m \ge m_0$, 而 η ($m+m_0$) 可通过以下方式估计 $\eta(m) = \eta(2m_0-m)$ 对于 $m < m_0$ 。然而,当a /= 0时,我们可以

不再期待η(m)的解析解, 必须使用数值方法。

基于这些结果,我们可以通过计算检测器 $\eta(m)$ 来检测LFM信号。拟议的检测器在LFM信号的啁啾率上产生最大值。当T是有限的。

 $\eta(m)$ 有一个波峰,否则 $\eta(m)$ 就会变成delta函数,即以前讨论过。

多组份LFM

双分量信号被建模为

$$f(t) = \int_{T}^{\frac{-1 j (w_0 t^{+ m_0 t^2})}{2}} + \frac{1 j (w_1 t^{+ m_1 t^2})}{T} \qquad (|\mathbf{t}| < \frac{T}{2})$$

为简单起见,假设 $w_0 = w_1$, $m_0 > m_1$ 。f(t)的AFL可以被推导为

$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) = \begin{cases} \frac{\sin[(m_0\tau - u/b)T/2]}{(m_0\tau - u/b)T/2} & \frac{\overline{L}_+}{2\pi b} \frac{\sin[(m_1\tau - u/b)T/2]}{(m_1\tau - u/b)T/2} \\ | \times \frac{j}{2\pi b} + \frac{2j}{T} & \frac{\overline{m}}{2\pi b} \frac{\pi}{m_0 - m_1} & (|\tau| \le T) \end{cases}$$

$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) = \begin{cases} [C(X_0) + C(X_1)] \cos(a\tau)_m^2 \\ | | | | | | | S(X_0) + S(X_1)] \sin(a\tau t_n^2) \} (a = 0) \end{cases}$$

$$0 \qquad (|\tau| > T)$$

$$(32)$$

where $C(x) = \cos(\frac{\pi^2}{2})dt$ and $S(x) = \sin(\frac{\pi^2}{2})dt$ are Fresnel积分,以及其他参数,如 X_0 , X_1 与[28]中相同。

方程(32)中的前两个条款代表了自动条款。

的信号,而其余的是交叉项。当a/=0时。

我们无法得到AFL的解析解。与[28]中的情况类似,我们不能再期待一个分析解了

的 η (*m*),因为AFL的方程相当复杂,例如,包括 $C(X_0)$, $C(X_1)$, $S(X_0)$, $S(X_0)$, $S(X_1)$ 。在模拟

仿真部分,我们将给出检测器的性能。 用数字方法来验证LFM信号的检测。

检测二次调频 (QFM) 信号

非线性调频信号在自然界和人类应用中得到了广泛的应用。 例如,三次和四次调频信号是

应用于定位蝙蝠声纳系统中的回声。由于非 线性调频信号被用于各种学科,必须要有

通过新定义的AFL对他们进行调查。

QFM信号被定义为 $f(t) = Ae^{i(a^{1}t+a_{1}t^{2}+a_{3}t^{3})}$, f(t)的AFL得到的是

$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau,u) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{A}} e^{-2\pi \frac{1}{16}|2j(du^2 + \frac{1}{4} \tau + \delta(du^3) 2a_2 \tau b)} \\ \times (3a \tau + \frac{a}{2b} = 0) \\ \frac{3}{3} & \frac{j(du^2 + a \tau + \frac{a^3}{4} \tau^3) \cdot j(2a^2 \tau - u/b)}{2(6a^3 \tau + a/b)} \\ \frac{1}{6a^3 b \tau - a} A 2e^{-\frac{1}{2b} - \frac{1}{4} \frac{a^3}{4} \tau + \frac{a^3}{4} \tau^3} \times (3a_3 \tau + \frac{a}{2b}) \end{cases}$$

$$\times (3a_3 \tau + \frac{a}{2b} - \frac{1}{2b} \tau + \frac{a^3}{4} \tau^3) \cdot \frac{1}{2(6a^3 \tau + a/b)} \cdot \frac{1}{2(6a^3$$

証明
$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) = \frac{1}{2} \underbrace{\int_{2}^{d} u^{2}}_{2} \underbrace{\int_{2}$$

0

j 3a3 τ + $\underline{2b}t$ +j 2a2 τ - $\underline{b}t$ +j a1 τ +a3 $\underline{4}$

^

 $(|\mathbf{t}| > T_{2})$

$$\begin{array}{c}
a \\
3a_{3} \tau + \frac{1}{2b} = 0, AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) & Ae^{\frac{1}{2b}} \\
= & \sum_{j (2a\tau - u)\tau + a\tau + a\tau}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} \\
\times & e^{\frac{1}{2b}} & \frac{3}{134} dt
\end{array}$$

$$\begin{array}{c}
\times & e^{\frac{1}{2b}} & \frac{3}{134} dt
\end{array}$$

$$= & \sum_{j (2a\tau - u)\tau + a\tau + a\tau}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} dt$$

$$= & \sum_{j (2a\tau - u)\tau + a\tau + a\tau}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} dt$$

$$= & \sum_{j (2a\tau - u)\tau}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} At + a^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} At$$

$$= & \sum_{j (2a\tau - u)\tau}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} At + a^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}}$$

$$= & \sum_{j (au^{2} + a\tau + a\tau)}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}}$$

$$= & \sum_{j (au^{2} + a\tau)}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}}$$

$$= & \sum_{j (au^{2} + a\tau)}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2b}}$$

$$= & \sum_{j (au^{2} + a\tau)}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2b}}$$

$$= & \sum_{j (au^{2} + a\tau)}^{3} Ae^{\frac{1}{2b}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{1}{2a\tau}}$$

$$= & \sum_{j (au^{2} + a\tau)}^{3} Ae^{\frac{1}{2a\tau}} Ae^{\frac{$$

从方程(33)中,当我们选择特殊参数时 满足 $3a_3 + a = 0_{56}$ QFM信号的AFL可以产生 在 (τ, u) 平面的一个脉冲。与对多分量LFM信号的 $\eta(m)$ 的讨 论类似,我们无法得到这种情况的解析解。

事实上,立方相位参数可以被看作是我们想要获得的信息,而其他相位参数可以被看作是检测信号的噪声。从公式(33)中可以得出结论,AFL具有时间-频率焦点。

因此,QFM信号的立方相位信息可以通过这种方式来检测。我们将在模拟部分应用关于这种信号的检测器的数值方法

讨论

上一节显示,AFL可用于LFM信号的检测,在前几节中,AFL结合RT(RAFL)被证明对LFM信号的检测是有效的。在本节中,我们将把RAFL与其他常见的时频方法进行比较,包括RAT、Radon-WVD变换(RWT)、WVD-Hough变换(WHT)。首先,我们表明RAT和RWT可以被看作是等价的,然后我们在下面的部分将RAFL与RAT、WHT、FRFT进行比较。

RAT和Radon-WVD变换(RWT)。

LFM信号 $f(t) = e^{j(w^0 t + mt^2/2)}$ 的WVD由以下公式给出

$$WVD(t, w) = \delta(w - w_0 - mt)$$
 (34)

从公式(34)可以看出,一个分量的LFM信号的WVD是一个 沿直线的脉冲谱

线 $w = w_0 - mt$ 。换句话说,WVD有满足的时间-频率焦点。然而,多组的WVD

潜在的LFM信号将产生交叉项,这将模糊

特别是在低信噪比环境下。Radon-WVD(RWT)是对时频平面上所有可能的线路进行WVD的整合,它可以在时频平平点描写层漏问题到二维搜索问题。

在经典的FT意义上,f(t)的AF由以下公式给出

$$AF(\tau, u) = e^{jw_0\tau} \delta(u - \nu \eta \tau)$$
 (35)

AF也通过了模糊平面的原点 并满足时频聚焦特性。RT的线整数是在所有经过的线上进行 的。

歧义平面的原点,以得到RAT。RAT 从二维搜索问题减少到一维搜索问题。 lem[28]。显然,一个信号的AF和WVD是二维FT对,AF可 以通过对二维FT的应用得到 WVD

根据上述讨论, RWT和RAT是相等的。 在LFM信号检测中借出。

RAFL和RAT

信号f(t)的AF和AFL为

$$AF(\tau, u) = \int_{0}^{\infty} t + \frac{\tau}{2} f^* \quad t - \frac{\tau}{2} e \, dt^{-jut}$$
 (36)

$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau,u) = \int_{-\infty}^{\infty} f t + \frac{\tau}{2} \int_{-\infty}^{\infty} f^* t - \frac{\tau}{2} \int_{-\infty}^{\infty} K_A(t, u) dt$$
(37)

从公式(36)和(37)来看,经典的自动对焦可以被认为是AFL的特例。AFL有三个额外的自由,即表征LCT的参数,这使得AFL对信号处理更有吸引力。在AFL平面上,我们可以通过调整参数来分离信号项和交叉项,交叉项的抑制也可以通过AFL有效地实现,这可以从模拟中看出。

在这个意义上,RAFL可以被看作是RAT的一个概括,在 非静止信号检测和参数估计方面,我们使用RAFL比RAT有 更多的自由。

RAFL和WVD-Hough变换(WHT)。

Hough变换最初是为获取直线而提出的,但后来被推广到任何图形。尽管WVD产生了交叉项,但WVD与HT相结合的方法已被应用于啁啾信号的检测和参数估计,包括多分量信号。WHT可以解释为[17]中WVD的线积分。

$$WHT(f,g) = WVD(t,v)\delta(v-f-gt)dtdv$$

$$= WVD(t,f+gt)dt$$
(38)

或者说,一个信号的WHT可以被看作是其AF的FT。

WHT
$$(f, g) = AF(\tau, g \mathbf{z})e d\tau$$
 (39)

事实上,我们很容易发现,WHT等同于RWT和RAT,所以RAFL可以被看作是WHT的一个概括。信号的WHT会在终域产生峰值,其坐标为相位参数 f_0 和 g_0 。在平面 (f,g) 上,如果有一个峰值超过阈值,就决定了啁啾声的存在。WHT是一个很好的信号检测工具,即使在嵌入噪声的环境中。

WVD与HT相结合,为信号和图像处理提供了一座桥梁。 然而,与AFL相比, WHT需要大量的计算。

FRFT

FRFT实际上是一种单一的时频变换。随着阶数从0增加到1 ,FRFT可以揭示出

逐渐变化的信号的特征,从时间 频域。与通常的二次元时间不同

它以单一变量揭示了时间-频率特征,并且不受交叉术语的影响。与传统的FT相比,FRFT在非平稳信号的处理中表现得更好,特别是在类似啁啾的信号处理中。此外,一个额外的自由度(阶)有时可能有助于获得比通常的时频分布或FT更好的性能。而其开发的快速算法导致计算负荷小,性能好。

信号f(t)的FRFT是。

$$F^{\alpha}[f(t)] = F_f(\alpha, u) = K_{\alpha}(t, u)f(t)dt$$
 (40)

与

$$K_{\alpha}(t, u) = \frac{\sqrt{1 - \cot \alpha}}{1 - \cot \alpha} e^{j(u^2/2 \cot \alpha - ut \csc \alpha + t^2/2 \cot \alpha)} (\alpha / = 0)$$

正如我们所知,在二维 F_f (α , u) 中会有最大值,其坐标 (α , u) 对应于初始频率和啁啾率。

$$m = -\cot \alpha$$

$$w_0 = u/\sin \alpha$$
(41)

RWT可以通过去啁啾来计算。

$$RWT(u, \alpha) = \frac{1}{1 |\sin \alpha|} \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-j(w_0t + mt^2/2)} dt$$

$$\lim_{w_0 = u/\sin \alpha} 1 \int_{-\infty}^{m = -\cot \alpha} dt$$
(42)

从公式(42)和公式(43),我们得到 ${\rm RWT}(u,\alpha) = a\pi \; |F_x\left(\alpha,u\right)|^2 \eqno(44)$

这就是说, FRFT等同于RWT。

模拟

为了验证本文的推导结果,并显示AFL在LFM信号检测中的优势,模拟了

本节中进行了模拟。从这些模拟中不难看出,AFL在检测 LFM信号方面比传统的有更好的性能。

LFM信号的检测 单分量LFM信号的检测单

分量LFM信号被定义为

$$f(t) = \frac{1}{\sqrt{e^{j \left(w_0 t + \frac{m_0 t_2}{2}\right)}}} \qquad |t| < \frac{T}{2}$$

参数选择为:T = 40s, $w_0 = 0.1 rad/s$ 。 $m_0 = 0.4 rad/s^2$ 。f(t)的|AFL|可以计算为

$$\begin{cases} \frac{\sin[(u/b-m0\sqrt{T/2}]}{(u/b-m0\tau)T/2} & \frac{1}{2\pi b} \end{cases} \qquad (a=0)$$

$$|\mathsf{AF}_{(a,b,c,d)}(\tau,u)| = \lim_{\substack{1 \ \frac{1}{2\pi i} \\ -T/2}} T \quad e^{j\frac{a+2}{2b} + j \quad (m0 \, \tau - u/b)} \text{ idi} \quad (a/=0)$$

对 (a, b, c, d) = (0, 2, -1/2, 1) 的单分量LFM信号进行 检测。(a,b,c,d) $(\tau$,u)的轮廓部分和检测器 $\eta(m)$ 分别绘制在图 1a,b中。

从图1a可以看出,AFL通过AFL平面的原点,投影线的斜度为 $b*m_0$,这与前面讨论的相同。图1b显示了检测器 η (m)的值和上界。在啁啾率 m_0 附近有一个峰值,如前文所述。因此,我们可以根据RAFL来检测LFM信号。

多分量LFM信号的检测

假设*p分量*的信号定义如下

$$f(t) = \begin{cases} \begin{vmatrix} p \\ \frac{1}{\sqrt{T}} & f \le p \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{T}} \end{vmatrix} & (|\mathbf{t}| < \frac{T}{p}) \\ 0 & (|\mathbf{t}| > \underline{p}) \end{cases}$$
(45)

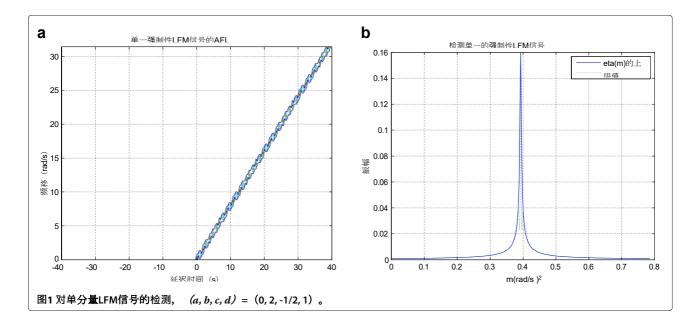
图2显示了T=40s和不同参数的多分量LFM信号的检测器 $\eta(m)$ 。从图2中可以看出,该检测器可用于检测多组分LFM信号。

对不等幅的LFM信号进行处理。

多分量LFM信号的检测 多分量LFM信号的时频分析将产生交叉项。抑制交叉项是一个重要的

在信号处理中的问题。人们提出了两种方法来解决这个问题:核函数filter和AF中的filter。

域。前者是根据目标得出的一些约束条件设计一个内核函数 ,后者是利用



AF的独特属性。本文提出的AFL有三个额外的自由,即表征LCT的参数,这将使AFL在分析信号和交叉项抑制方面更具吸引力。

图3显示了在T=40s的情况下,非常接近啁啾率的LFM信号的检测结果。分辨率,这是一个测量分离两个啁啾信号能力的参数。在这个模拟中,分辨率被定义为在无噪音环境下解决两个同样强的LFM信号的最小啁啾率分离。通过计算机模拟,试验信号的长度T范围从10到100。

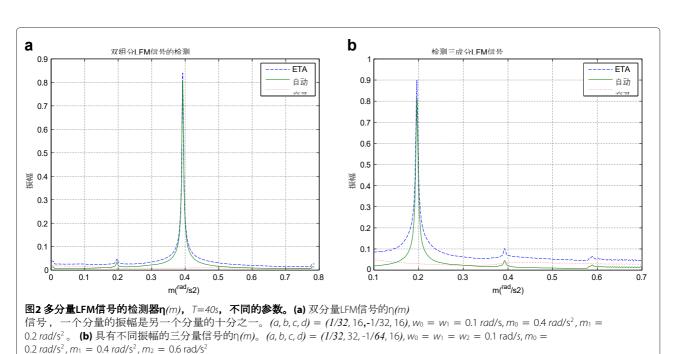
60s, 我们得到的分辨率约为 b/T^2 。

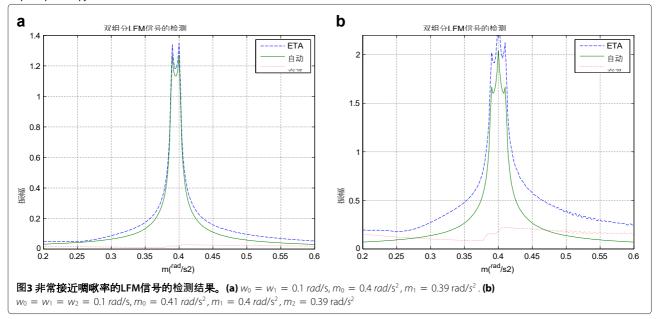
图3显示了T=40s的 $\eta(m)$ 的临界分辨率情况。它揭示了分辨率与信号长度T的平方成正比。如前所述,RAFL是RAT的一个概括,啁啾率分辨率与[28]中的RAT一致,即 I/T^2 级。信号长度必须大于b/.6.才能达到啁啾率分辨率.6.。

检测有噪音的LFM信号

带有噪声的单组分LFM信号被定义为

$$f(t) = \frac{1}{\overline{d}^{(w \ 0 \ t + \ mo^{2})}} + n(t) \qquad |t| < 2$$





其中t噪声n(t)被假定为零均值的白高斯噪声,方差 σ^2 。

Of course, the p-component LFM signal embedded in noise is defined as

$$f(t) = \int_{t=0}^{p} \frac{1}{\sqrt{e^{j}(wit^{+} mi t^{2})}} + n(t) \qquad |t| < \frac{T}{2}$$

检测器的输出如图4所示,信噪比分别为 ∞ 、-10和-20dB。从图4可以看出,在强噪声背景下,检测器显示了三分量LFM信号的存在,其中 m_1 和 m_2 非常接近。这些模拟验证了所提出的检测器的eff效性。

不同时频工具检测器的比较 在本节中,我们将以铪长度的 LFM信号为例,对不同的检测器进行比较。 时间-频率工具。图5绘制了比较结果

在公式(42)中,LFM信号的普通探测器中,T = 40s, $w_0 = w_1 = 0.1 \ rad/s$, $m_0 = 0.2 \ rad/s^2$, $m_1 = 0.4 \ rad/s^2$.

从图5a中可以看出,RWT可以检测到啁啾率附近的两个峰值的LFM信号。RWT的结果是通过将RWT应用于LFM信号,然后计算沿直线的线段积分,其方向由delta函数 δ ($u-bm\tau-w_0$)确定。

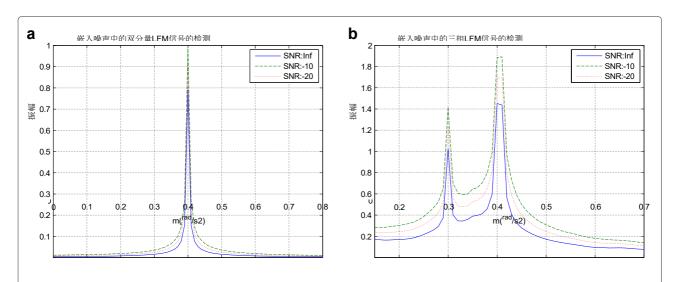
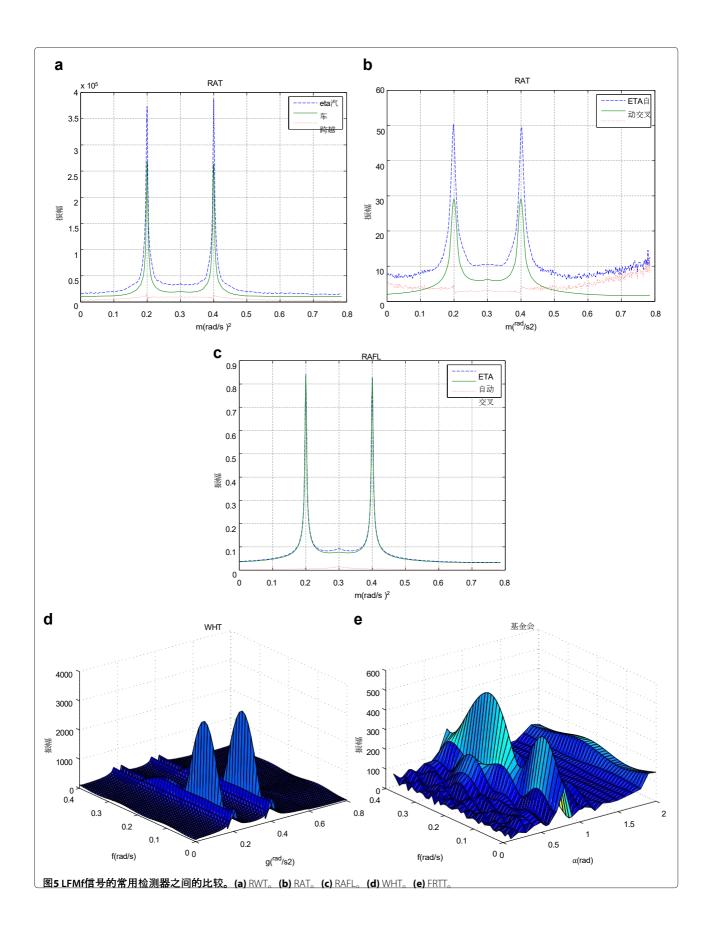


图4 嵌入高斯噪声中的LFM信号的检测。(a) 一个单分量的LFM信号, $w_0 = 0.1 \ rad/s, m_0 = 0.4 \ rad/s^2$ 。 **(b)** t 三分量LFM信号, $w_0 = 0.1 \ rad/s, m_0 = 0.3 \ rad/s^2, w_1 = 0.2 \ rad/s, m_1 = 0.4 \ rad/s^2, w_2 = 0.3 \ rad/s^2, m_2 = 0.41 \ rad/s^2$ 。 T = 40s



然而, 当 w_0 /= w_1 , 问题将是一个二维搜索

从图5b中我们可以看到,RAT是一个好的

但是, 交叉项仍然很严重, 而且交叉项会干扰自动项。在图 5d中, LFM信号的WHT可以在平面上形成峰值, 而峰值的 坐标对应于参数。

但计算量非常大, 而且它不是

因此,明显发现尖锐的峰值,这是WHT的缺陷。LFM信号 的FRFT显示了时间频率的变化。 焦点在特殊订单。探测和参数测定

通过FRFT的二维搜索,可以获得LFM信号的信息。

域。然而,有一些问题需要解决,如计算等。而多分量LFM 信号的FRFT

从图5e中可以看出,在有限的时间内检测出的信号可能并不 令人满意。最后,从图5c中不难发现,手稿中提出的RAFL 可以检测到多成分的LFM信号, 而且性能是一维搜索, effect更好。

上面的比较和描述只是从模拟中看到的。现在, 我们可以 确定一个定量指标来研究检测器的有效性。 众所周知, 交叉 项的抑制是多分量LFM信号处理的一个重要问题,因此我 们将定量指标定义为

2

$$r = \frac{|\operatorname{cro}|}{1tf^{12}} \tag{46}$$

其中cro和tf分别为交叉项值和时间频率值。它表示交叉项相 对于总体值的比率, 可以看作是交叉项抑制的有效性。 RWT、RAT和RAFL的指数分别为3.31、14.28、0.31%。从 定量指标来看,我们可以发现本文提出的RAFL可以有效地 抑制交叉项。

QFM信号被定义为 $f(t) = \sqrt{1} A e^{j(a \cdot 1 \cdot t + a^2 \cdot t^2 + a^3 \cdot t^3)}$ $(|\mathbf{t}| < \frac{T}{2})$, $\sharp \mathbf{p} T = 10$, $a_1 = 0.1$, $a_2 = 1$, $a_3 = 0.01$, AFL f(t)的值是

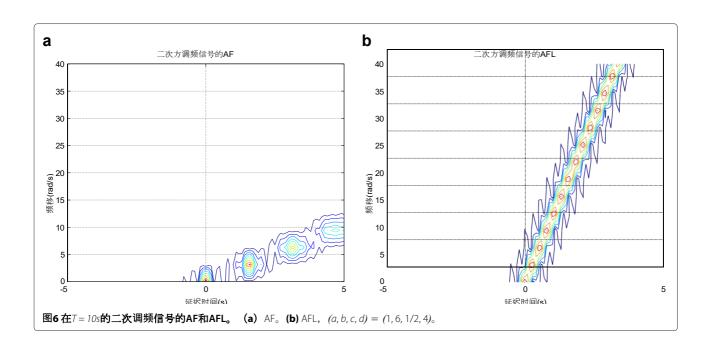
$$AF_{(a,b,c,d)}(\tau, u) = \begin{cases} ///\frac{2\pi t b ||}{j} A e^{j\frac{d}{2}u^{2} + a_{1}\tau + \frac{a_{3}\tau}{4}} & \delta(u - 2a_{2}\tau b) \\ \times (3a_{3}\tau + \frac{a}{2b} = 0) & (47) \\ \frac{1}{6a_{3}b_{\tau+a}} A 2 e^{j\frac{d}{2}u^{2} + a_{\tau}\tau + \frac{a_{3}\tau}{4}3 - j\frac{(2a_{2}\tau - u/b)^{2}}{2(6a_{3}\tau + a/b)}} \\ \times (3a_{3}\tau + \frac{a}{2b}/ = 0) & 0 \end{cases}$$

图6描绘了这个二次调频信号的自动对焦和自动增益, T = 10s, $a_1 = 0.1 \text{ rad/s}$, $a_2 = 1 \text{ rad/s}^2$, $a_3 = 0.01 \text{ rad/s}^3$ 从图6a中我们知道, 经典的自动对焦系统很难检测到立方体 相位。然而,在图6b中,3的表现更为突出。

事实上, QFM信号的主要信息是由其立方相位显示的。 也就是说,立方相位参数可以被看作是我们想要得到的信息

由于第二相的系数fficient大约是立方相的100倍,可以认为3 ,如果第二相被看作是相对于噪声的SNR是-40dB。

QFM信号的AFL也通过AFL平面的原点。因此我们用同样 的方法来检测QFM信号。从公式(33)可知,对于功率信 号,如果我们选择特殊参数,AFL可以产生一个脉冲,而对 于有一定时间的能量信号, 会有能量积累的波峰。



总结

在经典AF和局部变换理论的基础上,本文提出了一种与LCT相关的AF的新定义(我们将其命名为AFL),它可以被视为经典AF的概括之一。我们详细研究了AFL的主要属性。AFL有三个额外的自由,即LCT的参数,这使得AFL对LFM信号的分析更有吸引力。通过结合AFL和RT得到的RAFL被用于检测LFM信号。它可以在RAFL平面上产生围绕啁啾率的尖锐峰值,并且可以有效地抑制交叉项,这可以从仿真和比较结果中得到验证。沿着这个方向的未来工作是探索AFL在非稳态信号处理中的应用,以及AFL与[29,30]中提出的其他类型的AF在LFM信号检测和参数估计中的比较。

方法

手稿中使用的所有信号都是由Mat-lab软件产生的,模拟部分的算法是根据 "AFL的应用 "部分提出的主要结果提出的。

竞争性利益

作者声明, 他们没有竞争性利益。

鸣谢

作者要感谢处理编辑和匿名审稿人的宝贵意见和建议。这对我们大幅改进稿件有很大的帮助。作者还要感谢北京理工大学的金海博士的多次讨论和对稿件的校对。这项工作得到了国家自然科学基金(编号60901058和61171195)的支持,也得到了北京市自然科学基金(编号1102029)的部分支持。

收到。2011年11月14日 接受:2012年5月27日 发表:2012年 7月11日

参考文献

- L Cohen, Time-frequency distribution-a review. Proc. IEEE. 77(7), 941-981 (1989)
- 2. I Daubechies, Ten Lectures on Wavelets. (Philadelpha, PA: SIAM, 1992)
- 3. HM Ozaktas, MA Kutay, Z Zalevsky, *The Fractional Fourier Transform with Applications in Optics and Signal Processing*. (New York: Wiley, 2001)
- 4. R Tao, B Deng, Y Wang, Fractional Fourier Transform and its Applications.(北京: 清华大学出版社, 2009)
- V Namias, 分数阶傅里叶变换及其在量子力学中的应用.IMA J. Appl. Math.25(3), 241-265 (1980)
- AC McBride, FH Kerr, On Namias's fractional Fourier transforms.IMA J. Appl. Math.39(2), 59-175 (1987)
- LB Almeida, 分数傅里叶变换和时频表示.IEEE Trans.Signal Process.42, 3084-3091 (1994)
- 8. B Santhanam, JH McClellan, 离散旋转傅里叶变换.IEEE Trans.Signal Process.44(4), 994-998 (1996)
- 9. HM Ozaktas, O Ankan, MA Kutay, G Bozdaki, 分数傅里叶变换的数字计算.IEEE Trans.Signal Process.**44**(9), 2141-2150 (1996)
- S-C Pei, J-J Ding, Closed-form discrete fractional and affine Fourier transforms.IEEE Trans.Signal Process.48(5), 1338-1353 (2000)

- 11. C-P Li, B-Z Li, T-Z Xu, 从未知位置的非均匀样本中逼近与LCT域相关的带限信号.Signal Process.**92**(7), 1658-1664 (2012)
- 12. R Tao, B-Z Li, Y Wang, 与线性典范变换相关的带限信号的采样问题 .IEEE Trans.Signal Process.**56**(11), 5454-5464 (2008)
- S-C Pei, J-J Ding, Eigenfunctions of linear canonical transform. IEEE Trans. Signal Process. 50(1), 11-26 (2002)
- 14. D Bing, T Ran, W Yue, 线性典型变换的卷积定理及其应用.Sci. China-Inf.Sci. **49**(4), 592-603 (2006)
- D Wei, Y Li, A convolution product theorem for the linear canonical transform. IEEE Signal Process. Lett. 16(10), 853-856 (2009)
- 16. B-Z Li, T-Z Xu, 线性典型变换域中采样信号的光谱分析.Math.Math. Probl.Eng. **2012**, 19 (2012)
- 17. FS Oktem, HM Ozaktas, 连续和离散线性典范变换的精确关系.IEEE Signal Process.Lett. **16**(8), 727-730 (2009)
- 18. A Koc, HM Ozaktas, C Candan, MA Kutay, 线性典范变换的数字计算 .IEEE Trans.Signal Process.**56**(6), 2383-2394 (2008)
- G Kutyniok, LCA群的模糊函数、Wigner分布和Cohen类J. Math.Anal.Appl. 277(2), 589-608 (2003)
- 20. RG Shenoy, TW Parks, 宽带模糊函数和Affine Wigner分布.Signal Process.**41**(3), 339-363 (1995)
- 21. HT Li, PM Djuric, 多重线性/二次方啁啾的非线性参数的MMSE估计. IEEE Trans.Signal Process. **46**(3), 796-801 (1998)
- 22. CD Luigi, E Moreau, 线性频率调制信号参数估计的迭代算法.IEEE Signal Process.Lett. 9(4), 127-129 (2002)
- M Mboup, T Adalai, A generalization of the Fourier transform and its application to spectral analysis of chirp-like signals. Appl. Comput. Harmon. 分析。32(2), 305-312 (2012)
- 24. C Zhe, W Hongyu, Q Tianshuang, 与分数傅里叶三段式相关的模 糊函数研究(中文).Signal Process. **19**(6), 499-502 (2003)
- 25. S Barbarossa, 用Winger-Hough组合变换分析多成分LFM信号.IEEE Trans.Signal Process.**43**(6), 1511-1515 (1995)
- 26. X-G Xia, 离散啁啾-傅里叶变换及其在啁啾率估计中的应用.IEEE Trans.Signal Process.**48**(11), 3122-3133 (2006)
- 27. Wigner-Ville分布的钥石变换用于多分量LFM信号的分析.Signal Process.**89**(5), 791-806 (2009)
- 28. M Wang, AK Chan, CK Chui, 使用Radon-Ambiguity变换的线性频率调制信号检测.IEEE Trans.Signal Process.**46**(3), 571-587 (1998)
- 29. S-C Pei, J-J Ding, 分数运算与分母之间的关系 时间-频率分布及其应用。IEEE Trans.Signal Process.**49**(8), 1638-1655 (2001)
- 30. H Zhao, Q-W Ran, J MA, L-Y Tan, 线性典范模糊函数和线性典范变换时刻.Optik.**122**(6), 540-543 (2011)
- 31. JJ Healy, JT Sheridan, 信号的线性典范变换具有紧凑支持或带状限制的情况。Opt.Lett.**33**(3), 228-230 (2008)
- 32. C Candan, HM Ozaktas, 分数傅里叶和其他变换的采样和序列扩展定理.Signal Process.**83**(11), 2455-2457 (2003)
- 33. B-Z Li, R Tao, Y Wang, 与线性典范变换有关的新采样公式.Signal Process.**87**(5), 983-990 (2007)
- 34. JJ Healy, JT Sheridan, 线性典范变换的采样和离散化.Signal Process. 89(4), 641-648 (2009)
- 35. J Zhao, R Tao, Y-L Li, Y Wang, 线性典范变换的不确定性原则.IEEE Trans.Signal Process.**57**(7), 2856-2858 (2009)

- 36. KK Sharma, SD Joshi, 线性典范变换域中真实信号的不确定性原则.IEEE Trans.Signal Process.**56**(7), 2677-2683 (2008)
- 37. A Stern, 线性典范变换域中的不确定性原则及其在光学中的一些影响。J. Opt.Soc. Am. **25**(3), 647-652 (2008)
- 38. I Gradshteyn, I Ryzhik, 积分、数列和产品表:(San Diego, CA: Academic, 1980)

doi:10.1186/1687-6180-2012-138

将这篇文章引用为:Che et al:与线性典范变换相关的模糊性函数。 EURASIP Journal on Advances in Signal Processing 2012 **2012**:138.

将您的稿件提交给期刊并从**Spring**gerOpen[®] 益。

- 7 方便的在线提交
- 7 严格的同行评审
- 7 接受后立即出版 7 开放存取:文章可在网上免费获取 7 在该领域内的高知名

度

7 保留你的文章的版权

在7 coringerance com提太你的下一管往供