

基礎からの周波数分析 (14) – 「DFT (FFT) と時間窓」

今回は、デジタル周波数分析器としての FFT アナライザにとって最も重要でかつ注意すべき機能の1つである**時間窓 (タイムウィンドウ)** についてお話します。なお、FFT は DFT を実行する具体的アルゴリズムですから、ここでは、両者は同じとして説明します。

計測コラム (emm 138 号) 基礎からの周波数分析 (8) – 「離散フーリエ変換 (DFT)」で述べたように、連続的な時間信号に DFT (離散フーリエ変換) を適用するためには、時間信号の**離散化と有限化**という処理が必要です。第1の離散化に対しては、**アンチエイリアシングフィルタ**によりサンプル前に周波数帯域制限することで、ほぼ誤差なく分析できます。それに対して、数値計算するためには現実的に有限のデータしか扱えないため、第2の処理は、離散化されたデジタルデータをある点数 (具体的には FFT の計算点数) だけ切り取って有限の DFT をすることを意味します。この連続的な時間信号を切り取る処理を時間窓 (タイムウィンドウ) を掛けると言います。この有限化処理に起因するスペクトル上の誤差をなるべく少なくするためにいろいろな時間窓 (窓関数) が考案されています。今回は、FFT アナライザ に装備されている代表的な窓関数の特徴とその応用を紹介します。

時間関数を**サンプリング周波数 f_s** で離散化したデジタルデータを N 点だけ切り取って FFT 分析するということは、DFT の性質により、繰り返し周期が T 秒 ($= N/f_s$) の連続した周期関数とみなして計算されることとなります。この T を**時間窓長**と呼びます。この時間窓長 T が仮に入力信号の周期の整数倍である場合 (現実的には、ほとんどありえないが) は、分析対象の時間信号が元の時間信号と等しくなり、正しいスペクトルが計算されます (図 1)。そうでない場合 (実際の信号はほとんどこの場合) は、切り取った時間窓長 T の最初と最後で不連続な波形となり、その結果波形にひずみが生じたことになり、スペクトルにその周波数 (入力信号周期の逆数) を中心として広がりが発生します (図 2)。

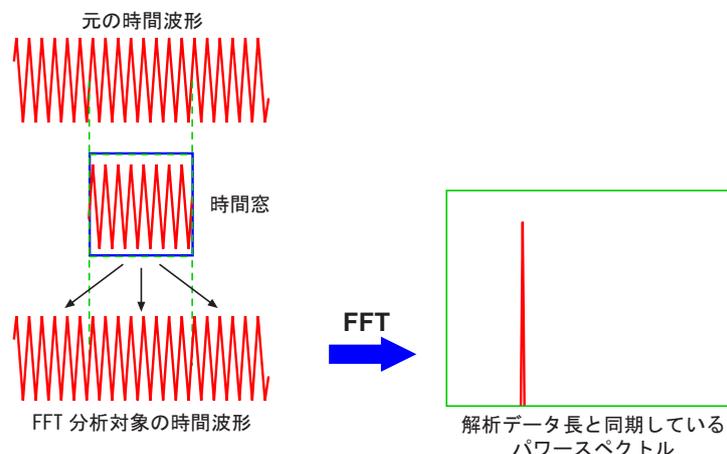


図 1 時間窓長 T が入力信号周期の整数倍であるときの FFT 分析例

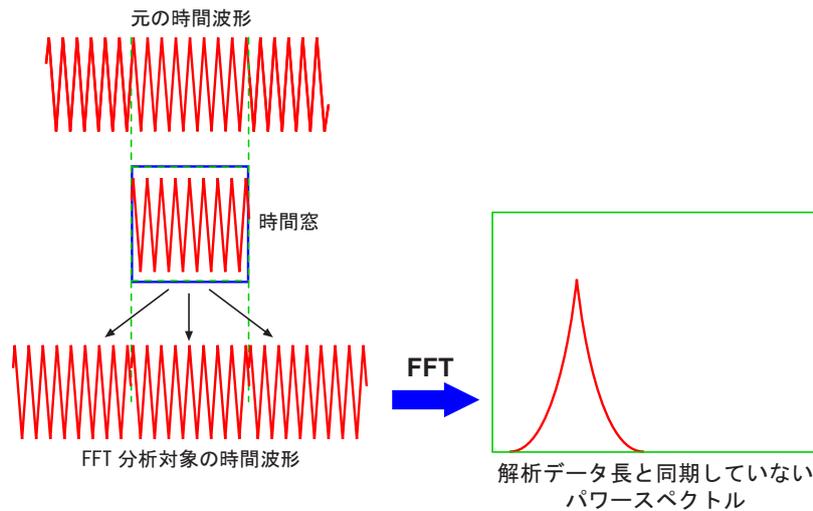


図2 時間窓長 T が入力信号周期の整数倍でないときの FFT 分析例

このように、卓越した周波数成分ピーク（メインローブ）が減少してそのピークの両側に
なだらかな裾（サイドローブ）が現れ、ピークのエネルギーがその近傍付近に漏れ出す現
象を漏れ誤差（リーケージ誤差）と呼びます。そこで、例えば図3（この例では、後述す
るハニング窓を使っている）にあるように、始まりと終わりで0となるような時間窓を
掛けて FFT 分析すると、この誤差を軽減させることができます。このように、通常
の FFT アナライザでは、特別に工夫した時間窓を使用して、サイドローブがなるべく小さ
くなるように処理をしてスペクトルを求めています。

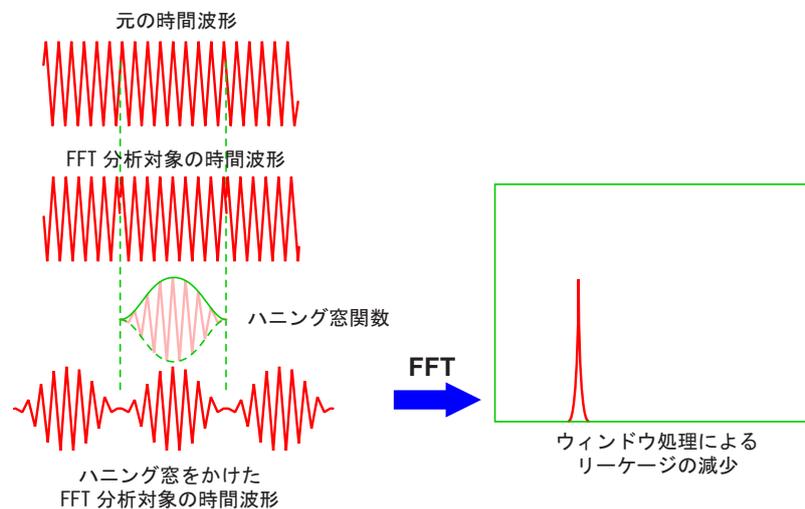


図3 ハニング窓をかけた時の FFT 分析例

以下、よく使用される3種類の代表的な時間窓に関して説明します。

最初に、**方形窓（矩形窓、レクタングュラウィンドウ）**です。このウィンドウは、単純に時間窓長 T の区間を切り取っただけの時間窓関数で、最も基本的でまた他の時間窓の基準となる重要な時間窓です。図 2 にあるように、最も大きなサイドローブが現れるため、通常の連続的な時間波形にはあまり適していませんが、衝撃波のような時間波形に対しては、波形をひずませることがないので正確にスペクトルを求めることができます。

方形波の窓関数を式 (1) と定義すると、そのスペクトルは式 (2) となります。

$$w_r(t) = 1 \quad (-T/2 \leq t < T/2) \\ = 0 \quad (\text{上記以外}) \quad \dots\dots\dots (1)$$

$$W_r(f) = T \frac{\sin(\pi f T)}{\pi f T} \quad \dots\dots\dots (2)$$

また、方形波の形とそのスペクトルは、図 4 となります。

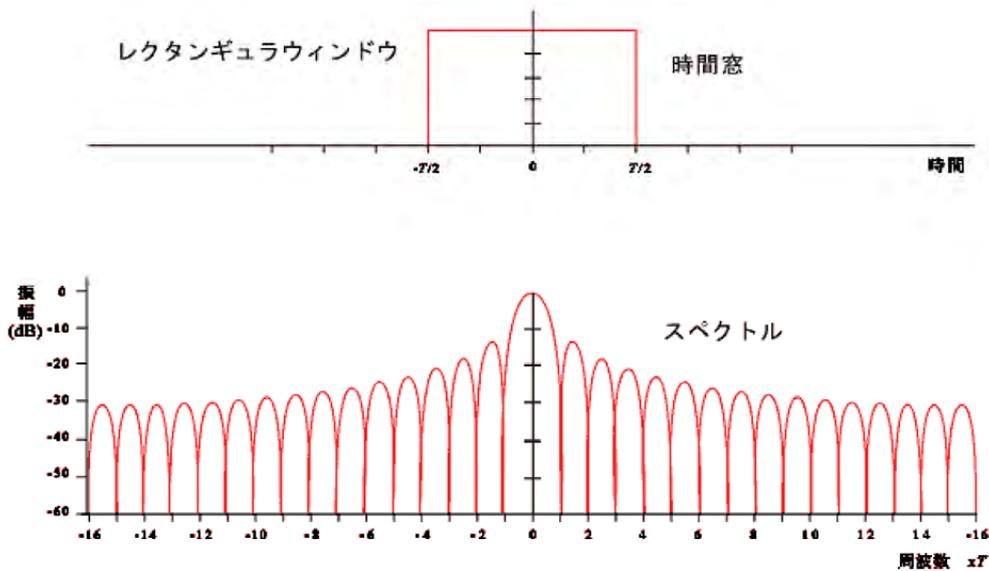


図 4 方形窓の形とそのスペクトル

さて、なぜ図 2 のようなスペクトルになるかの定性的な説明をします。実際に FFT する波形は、切り取る前の連続的な時間信号 $x(t)$ と式 (1) の時間窓 $w(t)$ との積となりますから、その周波数スペクトルは、元の時間信号と時間窓関数との各のフーリエ変換の**畳み込み**となります。たとえば、入力信号 $x(t)$ が周波数 f_1 の正弦波とすると、そのスペクトルは、中心周波数が f_1 でその形は図 4 の下段となります。図 1 の場合は、中心周波数 f_1 が方形窓のスペクトルのぴったり真ん中となりサイドローブは全て 0 (ヌル) 点となるので、図 1 のスペクトルとなります。それに対して、図 2 の場合では、ピークがずれて落ち込み、かつサイドローブも両側のお山の部分をなぞるような形となり、図 2 のスペクトルとなります。

時間窓関数の特性を評価する重要なパラメータとして**等価ノイズ帯域幅 (Equivalent Noise Band Width、以下 ENBW)** があります。これは、スペクトルの全エネルギーをメインローブのピーク値で規格化した等価的な帯域幅で FFT アナライザでの実際的な分解能幅に相当します。

$$\text{ENBW} = \frac{\text{Noise Power}}{\text{Peak Power}} = \frac{\int_{-\infty}^{\infty} W^2(f) df}{|W(0)|^2} \dots\dots\dots (3)$$

$$= \frac{\int_{-\infty}^{\infty} w^2(t) dt}{\left(\int_{-\infty}^{\infty} w(t) dt\right)^2} \dots\dots\dots (4)$$

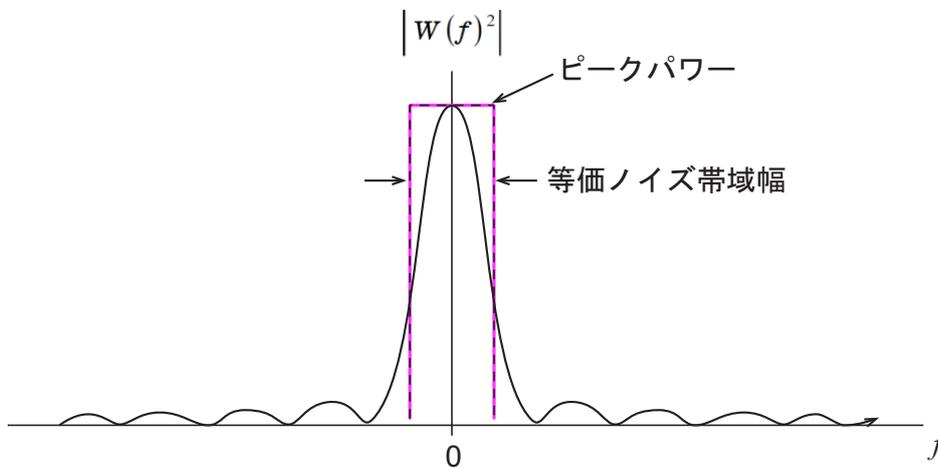


図 5 等価ノイズ帯域幅

方形窓の ENBW は、時間窓長 T の逆数である Δf そのものとなります。このデジタル周波数分析での計算上の周波数分解能 Δf を、周波数ビン (frequency bin、あるいは単にビン) と呼びます。

次に、図 3 にも出てきた**ハニング窓 (Hanning window)** です。これは、時間窓長 T の始まりと終わりでの波形の不連続を防ぐために、切り取った時間波形を歪ませて、強制的に始まりと終わりを 0 にした時間窓で、FFT アナライザとして最も一般的に使用されているものです。

ハニング窓の窓関数を式 (5) と定義すると、そのスペクトルは式 (6) となります。

$$w_n(t) = (1 + \cos(2\pi t/T))/2 = \cos^2(\pi t/T) \dots\dots\dots (5)$$

$$W_n(f) = 0.5T \frac{\sin \pi f T}{\pi f T} + 0.25T \left[\frac{\sin \pi(fT-1)}{\pi(fT-1)} + \frac{\sin \pi(fT+1)}{\pi(fT+1)} \right] \dots\dots\dots (6)$$

また、ハニング窓の形とそのスペクトルは、図 6 となります。

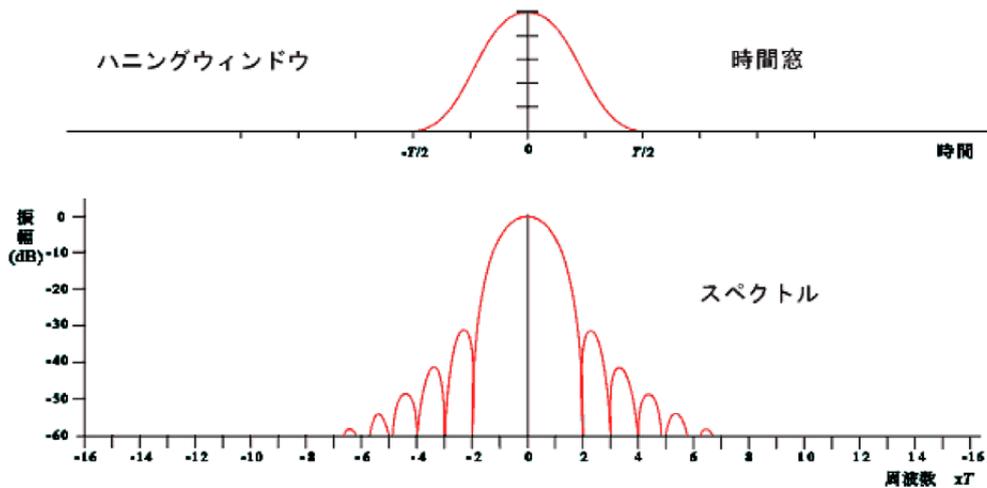


図 6 ハニング窓とそのスペクトル

ハニング窓の ENBW を式 (4) から求めると ;

$$\text{ENBW} = \frac{\frac{3}{8}T}{\frac{T^2}{4}} = \frac{3}{2T} = 1.5 \Delta f \quad \dots\dots\dots (7)$$

このように、ハニング窓は、方形窓に比べて等価的な分解能が悪くなりますが、サイドローブ特性は大幅に改善されており、方形窓ではサイドローブで埋もれた小さいスペクトル成分の検出が可能となります。

また、方形窓に比べて、時間窓の前後で小さくなる重みを掛けているので、全体のパワーが減少することになります。窓を掛けたパワーと方形波窓でのパワーとの比をパワー減少率と呼び、式 (8) で定義されます。

$$P_N = \frac{\int_{-T/2}^{T/2} w(t)^2 dt}{T} \quad \dots\dots\dots (8)$$

ハニング窓のパワー減少率は、3/8 (= -4.6 dB) となります。

最後に、フラットトップ窓 (flat-top window) です。これまで説明した方形窓やハニング窓などのスペクトルは頂上部が平ではありません。そのため、正弦波など線スペクトル構造を持つような信号を分析する場合、図 2 の例にあるようにピークが減衰してしまいます。これを防ぐために考えられた窓が、フラットトップ窓です。

この窓の作り方は、時間窓関数と逆で周波数軸上のピーク点でなるべくフラットとなるように、時間軸上で式 (2) の形となるようにしてそれに適当な窓関数をかけます。これから、近似的にフラットトップ窓の時間関数は式 (9) のようになります。

$$w(t) = \frac{1}{A} \left(A_0 + \sum_{k=1}^4 A_k \cos\left(\frac{2\pi}{T} k t\right) \right) \dots\dots\dots (9)$$

$$A = \sum_{k=0}^4 A_k = 4.6$$

フラットトップ窓の形とそのスペクトルは、図7となります。

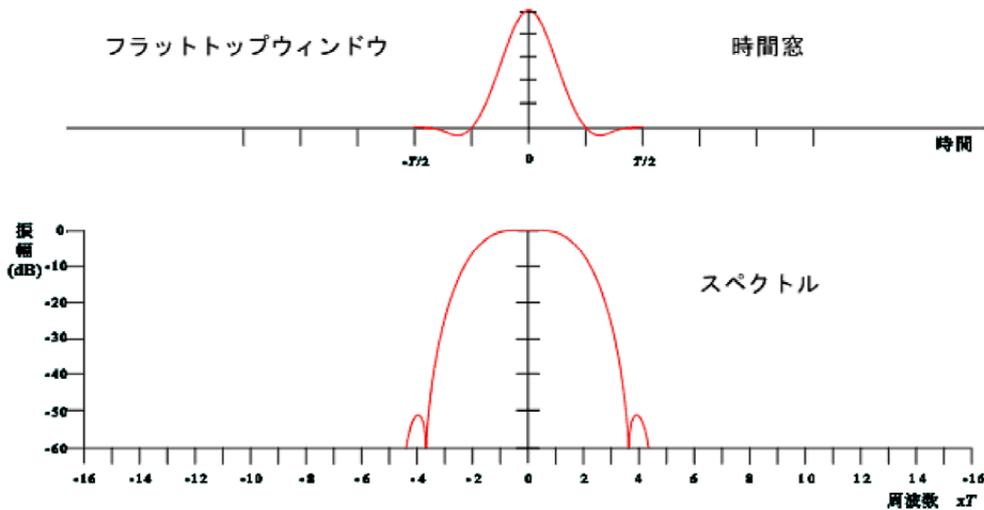


図7 フラットトップ窓とそのスペクトル

式 (4) と式 (9) から、この窓の ENBW を計算すると

$$ENBW = 3.671 \Delta f \dots\dots\dots (10)$$

このように、フラットトップ窓は、等価的な分解能が非常に悪く隣接したピークが複数あるようなスペクトル分析には向かないが、メインローブでほぼフラットなので、線スペクトルのピークの読み取りに適しています。

実際の FFT アナライザは、選択された時間窓のフィルタ形状に対応したフィルタ群が分析ライン数 L だけ周波数ビン Δf 間隔で並んだことと等価となります。

図 8 に見られるように、時間窓長 T が入力信号の周期のちょうど整数倍でないときは隣り合うフィルタ間で落ち込みがでてきて、これをピケットフェンス効果と呼びます。

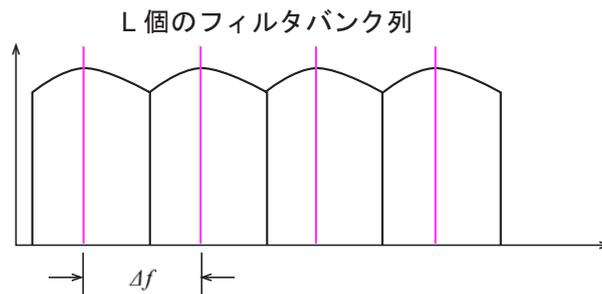


図8 時間窓のピケットフェンス効果

図9は、これまで説明した3つのフィルタに関して、フィルタの最大の落ち込み度（レベル確度）を比較したものです。

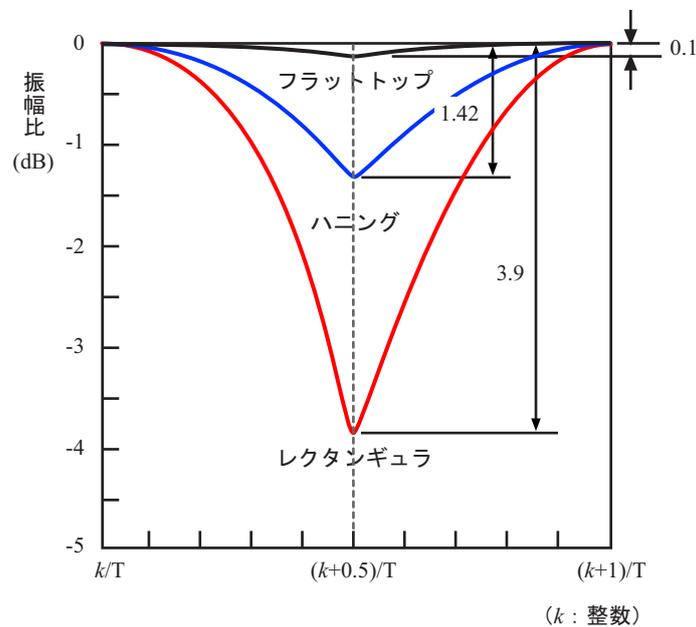


図9 時間窓のピケットフェンス効果

これまでの説明をまとめると、表1となります。

表1 FFTアナライザに使用される代表的な時間窓の種類と特徴

時間窓	ENBW	レベル確度 (dB)	周波数分解能	主な用途
方形 (レクタングュラ)	$1 \Delta f$	-3.9	○	・ 過渡信号 ・ ハンマリング試験
ハニング	$1.5 \Delta f$	-1.42	△	・ 連続的な信号 ・ 一般的な計測
フラットトップ	$3.671 \Delta f$	±0.1	×	・ 線スペクトルのピーク値の読み取り

FFTアナライザで時間窓の選択で、とても大雑把な言い方をしますと、「**過渡現象の波形には方形窓、その他はハニング窓**」となります。

最後に、まとめです。

- (1) 連続的な時間信号に離散フーリエ変換 (DFT) を適用するためには、時間信号の離散化と有限化が必要です。
- (2) 離散化に対しては、時間信号を離散化 (サンプリング) するまえに、アンチエイリアシングフィルタを使うことにより、ほぼ誤差なく分析できます。
- (3) 有限化に対しては、これにより誤差をなるべく少なくするために、FFTする前に最適な時間窓を掛ける必要があります。
- (4) 方形窓は、時間窓長 T で切り取っただけの窓関数で、周波数分解能はもっともよいですが、サイドローブが多く出て、連続的な信号では使用しません。ハンマリング試験のような過渡現象の波形に適しています。
- (5) ハニング窓は、FFTアナライザで最も一般的な時間窓で、通常連続的な時間信号に使われます。
- (6) フラットトップ窓は、周波数軸上のフィルタの落ち込みが最も少なくなるように細工した時間窓で、近接していない線スペクトルのピークレベル読み取りに最適です。

【キーワード】

時間窓、タイムウィンドウ、離散化、有限化、アンチエイリアシングフィルタ、時間窓長、メインローブ、サイドローブ、漏れ誤差、リーケッジ誤差、方形窓、矩形窓、レクタングュラウィンドウ、畳込み、等価ノイズ帯域幅、ENBW、周波数ビン、ハニング窓、パワー減少率、フラットトップ窓、ピケットフェンス効果、レベル確度

【参考資料】

1. 「デジタルフーリエ解析 (I) -基礎編-」城戸健一著 コロナ社 (2007年)
2. 「やさしいFFTアナライザの使い方」山口・小野編著 オーム社 (1994年)

以上
(Hima)