# MP3 (aka MPEG1-LayerIII) の 要素技術

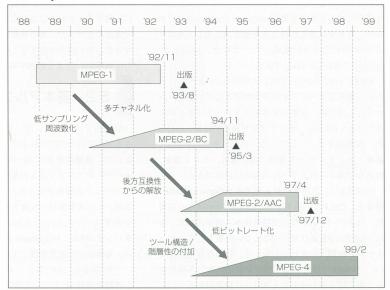
2024.3-

## あらすじ

- 1. MP3 概要
  - MPEG/Audio の歴史
  - コーデック構造
- 2. ハイブリッドフィルタバンク
  - フィルタバンク
  - MDCT (Modified Discrete Cosine Transform)
  - エイリアス削減バタフライ演算
- 3. 量子化
- 4. 符号化
- 5. 聴覚心理モデル ||

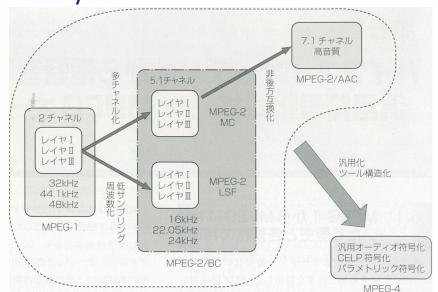
- 1. MP3 概要
  - MPEG/Audio の歴史
  - コーデック構造
- 2. ハイブリッドフィルタバンク
  - フィルタバンク
  - MDCT (Modified Discrete Cosine Transform)
  - エイリアス削減バタフライ演算
- 3. 量子化
- 4. 符号化
- 5. 聴覚心理モデル ||

# MPEG/Audioの歴史



MPEG/Audio の系譜. [1] より引用

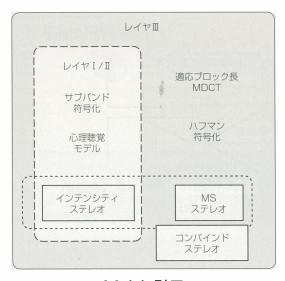
## MPEG/Audioの歴史



MPEG/Audio の関係. [1] より引用

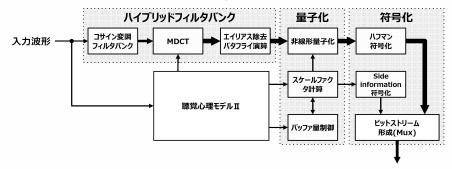
# MPEG1の要素技術

- ▶ レイヤ I,II,III の順 に圧縮率向上
- ▶ レイヤ I,II はサブ バンド符号化が メイン
- ▶ 聴覚心理モデル は I,II と III で異 なる



[1] より引用

## MP3のエンコーダ構造

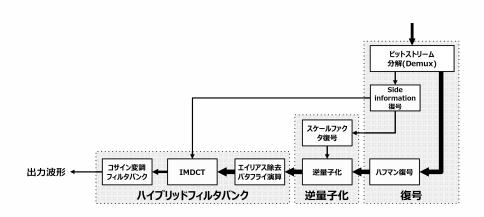


ハイブリッドフィルタバンク 32 バンドのフィルタバンクの後,18 点の MDCT  $\rightarrow 576$  点のスペクトルを計算

量子化 臨界帯域・マスキングの情報を元にスペクトルを量子化

符号化 低域を精密・高域を荒く符号化

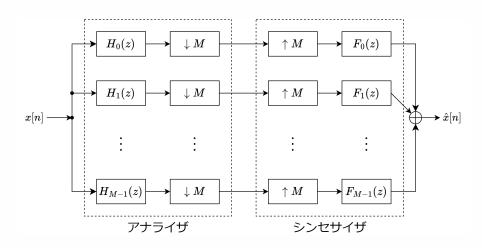
## MP3のデコーダ構造



エンコーダの逆の操作

- 1. MP3 概要
  - MPEG/Audio の歴史
  - コーデック構造
- 2. ハイブリッドフィルタバンク
  - フィルタバンク
  - MDCT (Modified Discrete Cosine Transform)
  - エイリアス削減バタフライ演算
- 3. 量子化
- 4. 符号化
- 5. 聴覚心理モデル ||

# M 分割フィルタバンク [2]



- ▶ 信号を M 個の帯域に分割
- ightharpoonup M 個の分析フィルタ  $h_k$ ・合成フィルタ  $f_k$  を使用

# コサイン変調フィルタバンク[2,3]

#### コサイン変調フィルタバンク

1つの実係数・直線位相プロトタイプフィルタ  $p_0[n]$  から,分析フィルタ  $h_k$  と合成フィルタ  $f_k$  を次で設定:

$$h_k[n] = 2p_0[n]\cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k + \frac{1}{2}\right)\left(n - \frac{L-1}{2}\right) + \theta_k\right] \tag{1}$$

$$f_k[n] = h_k[L - 1 - n] \tag{2}$$

$$M$$
:分割帯域数, $L$ :タップ長, $heta_k = (-1)^k rac{\pi}{4}$ 

詳細は補足1節に記載

### MP3のフィルタバンク

M = 32, L = 33 としたコサイン変調フィルタバンクに近いが異なる! ( $\theta_k$  がない!)

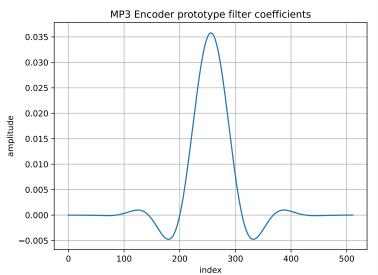
$$h_k[n] = p_0[n] \cos\left[\frac{\pi}{32} \left(k + \frac{1}{2}\right) (n - 16)\right]$$
 (3)

$$f_k[n] = 32p_0[n]\cos\left[\frac{\pi}{32}\left(k + \frac{1}{2}\right)(n+16)\right]$$
 (4)

$$p_0[n] = \begin{cases} -C_n & \lfloor n/64 \rfloor$$
が偶数 
$$C_n & \lfloor n/64 \rfloor$$
が奇数 (5)

 $C_n$  (n = 0, ..., 511) は規格で設定

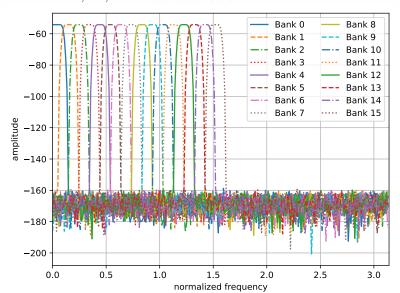
### フィルタバンクの特性



 $ightharpoonup p_0[n]$  の形状.対称(= 直線位相特性をもつ).

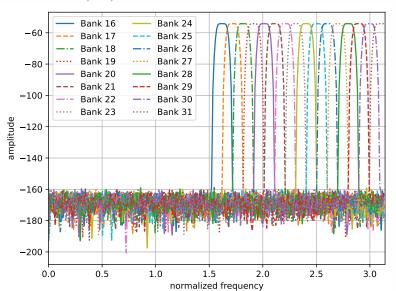
### フィルタバンクの周波数特性

バンクk = 0, ..., 15 の周波数特性



### フィルタバンクの周波数特性

バンク k = 16, ..., 31 の周波数特性



### フィルタバンクの実装

プログラムでは,入力x[t]からバンドkの出力 $y_k[t]$ を

$$y_k[t] = \sum_{s=0}^{63} t_{k,s} \sum_{u=0}^{7} x[t - s - 64u] C_{s+64u}$$
$$t_{k,s} := \cos\left[\frac{\pi}{32} \left(k + \frac{1}{2}\right) (s - 16)\right]$$

で計算.この式が FIR フィルタ出力計算式

$$y_k[t] = \sum_{n=0}^{511} x[t-n]h_k[n] = \sum_{n=0}^{511} x[t-n]p_0[n]t_{k,n}$$
 (6)

から導かれることを示す.

## フィルタバンクの実装

(6) 式を変形していくと,

$$y_k[t] = \sum_{n=0}^{511} x[t-n]p_0[n]t_{k,n} = \sum_{u=0}^{7} \sum_{s=0}^{63} x[t-s-64u]p_0[s+64u]t_{k,s+64u}$$
$$= \sum_{u=0}^{7} \sum_{s=0}^{63} x[t-s-64u](-1)^u C_{s+64u}t_{k,s+64u}$$
(7)

ここで、

$$t_{k,s+64u} = \cos\left[\frac{\pi}{32}\left(k + \frac{1}{2}\right)(s + 64u - 16)\right] = \cos\left[\frac{\pi}{32}\left(k + \frac{1}{2}\right)(s - 16) + \pi(2k + 1)u\right]$$

$$= \cos\left[\frac{\pi}{32}\left(k + \frac{1}{2}\right)(s - 16)\right]\cos\left[\pi(2k + 1)u\right]$$

$$- \sin\left[\frac{\pi}{32}\left(k + \frac{1}{2}\right)(s - 16)\right]\sin\left[\pi(2k + 1)u\right] = (-1)^{u}t_{k,s}$$

だから,これを式(7)に代入すれば,

$$y_k[t] = \sum_{u=0}^{7} \sum_{s=0}^{63} x[t-s-64u]C_{s+64u}t_{k,s} = \sum_{s=0}^{63} t_{k,s} \sum_{u=0}^{7} x[t-s-64u]C_{s+64u}$$

プログラムの計算式が導かれた.

## フィルタバンクは完全再構成か?

- $ightharpoonup C_n$ の導出方法が不明.厳密に完全再構成性を示せない
- ▶ 再構成信号 x̂[n] が入力信号の遅延+定数倍になる か観察

$$\left\{egin{array}{ll} y_k[n] = \sum_{i=0}^{511} h_k[i]x[n-i] &$$
 バンク $k$  の分析フィルタ出力  $z_k[n] = \sum_{i=0}^{511} f_k[i]y_k[n-i] &$ バンク $k$  の合成フィルタ出力  $\hat{x}[n] = \sum_{k=0}^{31} z_k[n] &$  再構成信号

# フィルタバンクは完全再構成か?

$$\begin{split} \hat{x}[n] &= \sum_{k=0}^{31} z_k[n] = \sum_{k=0}^{31} \left( \sum_{i=0}^{511} f_k[i] y_k[n-i] \right) \\ &= \sum_{k=0}^{31} \left\{ \sum_{i=0}^{511} f_k[i] \left( \sum_{j=0}^{511} h_k[j] x[n-i-j] \right) \right\} \\ &= \sum_{k=0}^{31} \sum_{i=0}^{511} \sum_{j=0}^{511} f_k[i] h_k[j] x[n-i-j] \\ &= \sum_{k=0}^{31} \sum_{m=0}^{1022} \sum_{i=\max\{0,m-511\}}^{\min\{511,m\}} f_k[i] h_k[m-i] x[n-m] \quad (m:=i+j) \end{split}$$

$$= \sum_{m=0}^{1022} x[n-m] \sum_{i=\max\{0,m-511\}}^{\min\{511,m\}} \sum_{k=0}^{31} f_k[i]h_k[m-i]$$

=g[m]

19 / 63

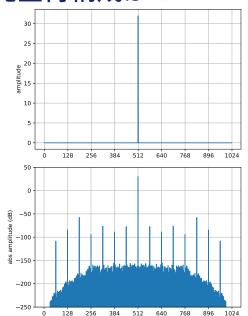
(8)

### フィルタバンクは完全再構成か?

- ▶ g[m] のグラフ(右図)
- $m{p}[m]pprox32\delta_{m,512}$ だから、

$$\hat{x}[n] \approx 32x[n - 512]$$

近似的に完全再構成



samples

## MP3のMDCT (Modified DCT)

- ▶ サブバンドフィルタで 32 帯域に分割した信号に対し、18 点 MDCT を実行
  - ▶ 出力:  $32 \times 18 = 576$  点のスペクトルデータ
- ► MDCT の前・IMDCT の後で窓関数を適用
  - ▶ MP3では4種類の窓関数を使用
  - ▶ 窓関数は完全再構成条件を満たす

#### MDCT & IMDCT

入力信号をx[n],再構成信号をy[n]として

#### **MDCT (Modified Discrete Cosine Transform)**

$$X_k = \sum_{n=0}^{2N-1} x[n] \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) \left( n + \frac{1}{2} + \frac{N}{2} \right) \right]$$
 (9)

#### **IMDCT** (Inverse MDCT)

$$y[n] = \frac{2}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X_k \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) \left( n + \frac{1}{2} + \frac{N}{2} \right) \right]$$
(10)

▶ 時間領域は 2N 点,周波数領域は N 点の変換 (k = 0, ..., N - 1)

### MDCTと完全再構成条件

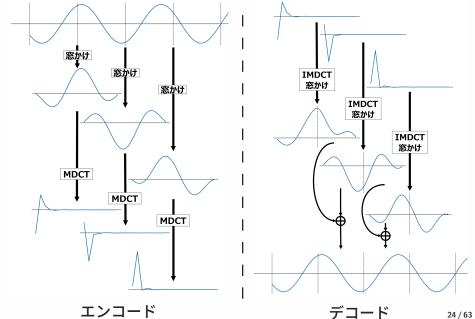
(10) 式に (9) 式を代入して整理すると

$$y[n] = \begin{cases} x[n] - x[N-1-n] & (n = 0, ..., N-1) \\ x[n] + x[3N-1-n] & (n = N, ..., 2N-1) \end{cases}$$
(11)

となる(証明は補足).

ハーフオーバーラップで処理するとき,x[n],y[n] にうまく窓関数を適用すると完全再構成にできる。その条件は?

# ハーフオーバーラップアドの手順



### MDCTと完全再構成条件

#### Princen-Bradley条件(完全再構成条件)[4]

長さ2N の分析窓を $w_a$ , 合成窓を $w_s$  としたとき,

$$w_a[n]w_s[n] + w_a[n+N]w_s[n+N] = 1$$
 (12)  
$$w_a[n+N]w_s[2N-1-n] = w_a[n]w_s[N-1-n]$$
 (13)  
$$n = 0, ..., N-1$$

ならば、MDCT・IMDCT によるハーフオーバーラップ アドは完全再構成

# Princen-Bradley条件の導出

m フレーム目の n 時刻の入力  $x_m[n]$  は,フレームあたり N サンプルでスライドしており

$$x_m[n] = x_{m-1}[n+N]$$
 (14)

が成り立つとする.窓かけした信号  $g_m[n]$  を

$$g_m[n] := w_a[n]x_m[n] \quad (n = 0, ..., 2N - 1)$$
 (15)

と書く、 $g_m[n]$  を MDCT・IMDCT して再構成した信号  $z_m[n]$  は,(11) 式より,

$$z_m[n] = \begin{cases} g_m[n] - g_m[N-1-n] & (n=0,...,N-1) \\ g_m[n] + g_m[3N-1-n] & (n=N,...,2N-1) \end{cases}$$
(16)

# Princen-Bradley条件の導出

ハーフオーバーラップアドした結果を $\hat{x}_m[n]$ と書くと,(16)式より,

```
\begin{split} \hat{x}_m[n] &= w_s[n] z_m[n] + w_s[n+N] z_{m-1}[n+N] \\ &= w_s[n] (g_m[n] - g_m[N-1-n]) \\ &+ w_s[n+N] (g_{m-1}[n+N] + g_{m-1}[3N-1-(n+N)]) \\ &= w_s[n] (w_a[n] x_m[n] - w_a[N-1-n] x_m[N-1-n]) \\ &+ w_s[n+N] (w_a[n+N] x_{m-1}[n+N] + w_a[2N-1-n] x_{m-1}[2N-1-n]) \\ &= w_s[n] (w_a[n] x_m[n] - w_a[N-1-n] x_m[N-1-n]) \\ &+ w_s[n+N] (w_a[n+N] x_m[n] + w_a[2N-1-n] x_m[N-1-n]) \\ &= x_m[n] (w_a[n] w_s[n] + w_a[n+N] w_s[n+N]) \\ &+ x_m[N-1-n] (w_a[n+N] w_s[2N-1-n] - w_a[n] w_s[N-1-n]) \end{split}
```

この結果を $x_m[n] = \hat{x}_m[n]$ として両辺比較することで条件が得られる

#### Princen-Bradley 条件(分析窓と合成窓が同一)

分析・合成窓が同じ $w[n]=w_a[n]=w_s[n]$ とき,

$$w[n]^{2} + w[n+N]^{2} = 1$$
 (17)  

$$w[n+N]w[2N-1-n] = w[n]w[N-1-n]$$
 (18)  

$$n = 0, ..., N-1$$

とくに窓関数が対称 w[n] = w[2N-1-n] であれば,w[n+N]w[2N-1-n] = w[N-1-n]w[2N-1-n] = w[N-1-n]w[n]

となり式 (18) が満たされる \*1

 $<sup>*^1</sup>$ 逆に,式 (18) を満たしても対称とは限らない。 $w[n]=rac{w[n+N]w[2N-1-n]}{w[N-1-n]}$ だが,一般に w[n+N] 
eq w[N-1-n] だから w[n] 
eq w[2N-1-n].

### MP3とMDCT – 4種類の窓関数

#### 種類 定義

$$| \log w[n] = \sin \left[ \frac{\pi}{36} \left( n + \frac{1}{2} \right) \right] \quad (n = 0, ..., 35)$$

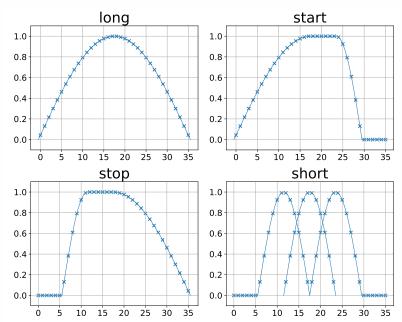
$$| \text{short} w[n] = \sin \left[ \frac{\pi}{12} \left( n - 6k + \frac{1}{2} \right) \right] \quad (k = 1, 2, 3, \ n = 6k, ..., 6k + 11)$$

$$| \text{start} w[n] = \begin{cases} \sin \left[ \frac{\pi}{36} \left( n + \frac{1}{2} \right) \right] & (n = 0, ..., 17) \\ 1 & (n = 18, ..., 23) \\ \sin \left[ \frac{\pi}{12} \left( n - 18 + \frac{1}{2} \right) \right] & (n = 24, ..., 29) \\ 0 & (n = 30, ..., 35) \end{cases}$$

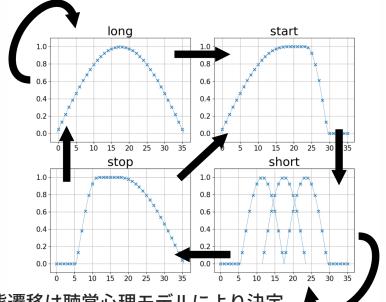
$$| \text{stop} w[n] = \begin{cases} 0 & (n = 0, ..., 5) \\ \sin \left[ \frac{\pi}{12} \left( n - 6 + \frac{1}{2} \right) \right] & (n = 6, ..., 11) \\ 1 & (n = 12, ..., 17) \\ \sin \left[ \frac{\pi}{36} \left( n + \frac{1}{2} \right) \right] & (n = 18, ..., 35) \end{cases}$$

▶ short **の**窓長は 12**,それ以外は** 36

# MP3とMDCT – 4種類の窓関数



## MP3とMDCT - 窓関数の状態遷移



状態遷移は聴覚心理モデルにより決定

#### サイン窓

$$w[n] = \sin\left[\frac{\pi}{2N}\left(n + \frac{1}{2}\right)\right] \quad (n = 0, ..., 2N - 1)$$
 (19)

#### は Princen-Bradley 条件を満たす.

(証明) 式 (17) は:

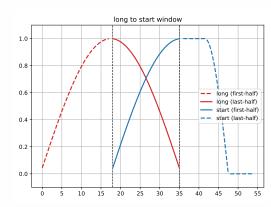
$$w[n]^{2} + w[n+N]^{2} = \sin^{2}\left[\frac{\pi}{2N}\left(n+\frac{1}{2}\right)\right] + \sin^{2}\left[\frac{\pi}{2N}\left(n+N+\frac{1}{2}\right)\right]$$
$$= \sin^{2}\left[\frac{\pi}{2N}\left(n+\frac{1}{2}\right)\right] + \cos^{2}\left[\frac{\pi}{2N}\left(n+\frac{1}{2}\right)\right] = 1$$

式 (18) は,サイン窓が対称であることより示される:

$$w[2N - 1 - n] = \sin\left[\frac{\pi}{2N}\left(2N - 1 - n + \frac{1}{2}\right)\right] = \sin\left[\pi + \frac{\pi}{2N}\left(-n - \frac{1}{2}\right)\right]$$
$$= \sin\left[-\frac{\pi}{2N}\left(n + \frac{1}{2}\right) + \pi\right] = \sin\left[\frac{\pi}{2N}\left(n + \frac{1}{2}\right)\right] = w[n]$$

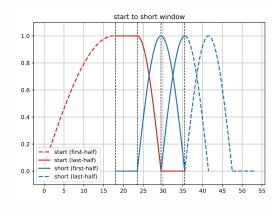
- ► long, short 窓はサイン窓そのものなので完全再 構成
- ▶ 状態遷移時に完全再構成になるか?
  - **1.** long  $\rightarrow$  start
  - **2.** stop → long: 1. の対称ケース
  - **3.** start  $\rightarrow$  short
  - **4.** short → stop: 3. **の**対称ケース
  - 1. と 3. だけ確認

- 1. long  $\rightarrow$  start
  - ▶ ハーフオーバー ラップアドする区 間でサイン窓に なっているため,完 全再構成



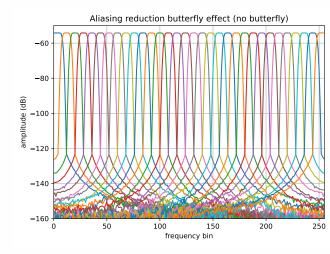
- 3. start  $\rightarrow$  short

  - ▶ n = 6, ..., 11:サイン窓になっている ため完全再構成
  - n = 12, ..., 17: start 窓が 0, short 窓どう しでサイン窓に なっているため完 全再構成



## エイリアス削減バタフライ演算

- ▶ フィルタバン クは,隣接バンクの周波数 成分(エイリアス)が混入
- ▶ 隣接バンクの スペクトルを 使いエイリア ス削減([5])



# エイリアス削減バタフライ演算

ightharpoonup  $X_k$   $X_k$   $X_k$   $X_k$ 

$$X_{18k-i} \leftarrow \operatorname{cs}_i X_{18k-i} - \operatorname{ca}_i X_{18k+i+1}$$

$$(20)$$

$$X_{18k+i+1} \leftarrow \operatorname{ca}_i X_{18k-i} + \operatorname{cs}_i X_{18k+i+1}$$

$$(21)$$

$$k = 1, ..., 31, \ i = 0, ..., 7$$

$$X_{54}$$

$$\operatorname{K} \otimes \operatorname{cs}_i, \operatorname{ca}_i \mathcal{O}$$

$$\operatorname{CS}_i := \frac{1}{\sqrt{1+c_i^2}}, \ \operatorname{ca}_i := \frac{c_i}{\sqrt{1+c_i^2}}$$

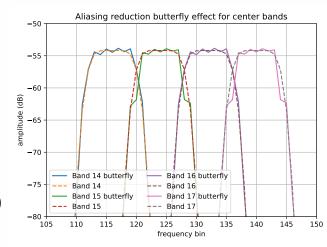
$$\operatorname{Butterflies}$$

 $c_i$  (i = 0, ...7) は規格で設定

[6] より引用

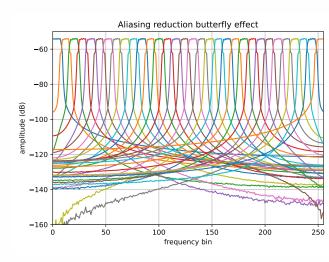
### エイリアス削減バタフライ演算

- ▶ 14-17 バンド の周波数特性 比較
- ► バタフライ演 算により,隣 接バンクと交 差する振幅 が-2dBほど下 に移動(改善)



# エイリアス削減バタフライ演算

- ▶ 振幅が小さく なると遮断特 性は悪化
- ▼ 可聴域帯を優 先した結果?



- 1. MP3 概要
  - MPEG/Audio の歴史
  - コーデック構造
- 2. ハイブリッドフィルタバンク
  - フィルタバンク
  - MDCT (Modified Discrete Cosine Transform)
  - エイリアス削減バタフライ演算
- 3. 量子化
- 4. 符号化
- 5. 聴覚心理モデル ||

#### 非線形量子化

ブロック長が 36(long, start, stop) のとき,量子化スペクトル  $X_i^q$ ,逆量子化スペクトル  $\hat{X}_i$  は \*2

$$X_i^q = \text{round}\left[\text{sign}(X_i) \left| X_i (G_i^l)^{-1} \right|^{\frac{3}{4}}\right]$$
 (23)

$$\hat{X}_{i} = \operatorname{sign}(X_{i}^{q}) |X_{i}^{q}|^{\frac{4}{3}} G_{i}^{l}$$

$$G_{i}^{l} = 2^{\frac{1}{4}g} 2^{-\frac{1}{2}(1 + \operatorname{scale})(\operatorname{sl}_{i} + p_{i})}$$
(24)

- ▶ scale:スケールファクタのスケール (dist10 エンコーダーでは常に 0)
- **▶** sl<sub>i</sub>:スケールファクタ
- ▶ p<sub>i</sub>:プリエンファシス増幅値 (dist10 エンコーダーでは常に 0)

 $*^2$ round を除けば,逆量子により元に戻る

$$\hat{X}_i = \operatorname{sign}(X_i) |X_i^q|^{\frac{4}{3}} G_i^l = \operatorname{sign}(X_i) \left| |X_i (G_i^l)^{-1}|^{\frac{3}{4}} \right|^{\frac{4}{3}} G_i^l = X_i (G_i^l)^{-1} G_i^l = X_i$$
41/63

#### 非線形量子化

#### ブロック長が12(short)のとき,

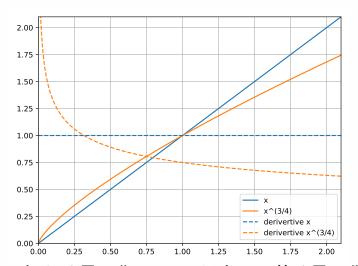
$$X_i^q = \text{round} \left[ \text{sign}(X_i) \left| X_i(G_i^s)^{-1} \right|^{\frac{3}{4}} \right]$$
 (26)

$$\hat{X}_i = \operatorname{sign}(X_i^q) |X_i^q|^{\frac{4}{3}} G_i^s \tag{27}$$

$$G_i^s = 2^{\frac{1}{4}g} 2^{2\operatorname{sbgain}_b} 2^{-\frac{1}{2}(1+\operatorname{scale})\operatorname{ss}_i}$$
 (28)

- ▶ sbgain<sub>b</sub>: サブブロックのゲイン (dist10 エンコーダーでは常に 0)
- ightharpoonup  $\mathrm{ss}_i$ :  $\mathfrak{b}$   $\mathrm{s}$   $\mathrm{s}$

3/4 乗の効果  $x, x^{\frac{3}{4}}$  とそれらの微分(ステップ幅)

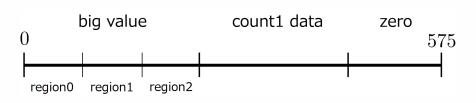


0近傍は細かく量子化,≈0.3以上では荒く量子化

- 1. MP3 概要
  - MPEG/Audio の歴史
  - コーデック構造
- 2. ハイブリッドフィルタバンク
  - フィルタバンク
  - MDCT (Modified Discrete Cosine Transform)
  - エイリアス削減バタフライ演算
- 3. 量子化
- 4. 符号化
- 5. **聴覚心理モデル** II

#### MP3の符号化

量子化スペクトルを区分に分けて符号化



big value 大きい値は線形量子化を兼用

▶ region0,1,2で異なるハフマンテーブルを使用

count1 data  $\{-1,0,1\}$  のみで符号化

▶ 1つのハフマンテーブルを使用 zero ()のみ (符号化しない)

#### MP3の符号化(詳細)

big value の符号化

▶ 数値2つ組 $X_i^q, X_{i+1}^q$ を

$$X = 16|X_i^q| + |X_{i+1}^q| (29)$$

として符号化、非0の場合に符号 bit を付加

- ▶ 線形符号化するかの閾値はテーブル毎に設定 count1 data の符号化
  - **▶ 数値4つ組** $X_{i}^{q}, X_{i+1}^{q}, X_{i+2}^{q}, X_{i+3}^{q}$ を

$$X = 8s(X_{i+2}^q) + 4s(X_{i+3}^q) + 2s(X_i^q) + s(X_{i+1}^q)$$
(30)

として符号化(s(x): $x \neq 0$  なら 1, x = 0 なら 0). 非 0 の場合に符号 bit を付加

- 1. MP3 概要
  - MPEG/Audioの歴史
  - コーデック構造
- 2. ハイブリッドフィルタバンク
  - フィルタバンク
  - MDCT (Modified Discrete Cosine Transform)
  - エイリアス削減バタフライ演算
- 3. 量子化
- 4. 符号化
- 5. 聴覚心理モデル ||

# 聴覚心理モデルⅡの概要

- ▶ LayerIII の聴覚心理モデル(LayerI, II とは異なる)
- ▶ 出力:信号対マスク比 (SMR\*3), ブロックタイプ
- ▶ 処理手順
  - 1. フレーム切り出し・窓かけ・FFT
  - 2. Unpredictability 計算
  - 3. パーティションごとのエネルギー計算
  - 4. 広がり関数 (Spreading function) の畳み込み
  - 5. ノイズ許容レベル計算
  - 6. 聴覚しきい値計算
  - 7. 知覚エントロピー (Psychoacoustic entropy) 計算・ブロックタイプ判定
  - 8. 信号対マスク比 (SMR) 計算

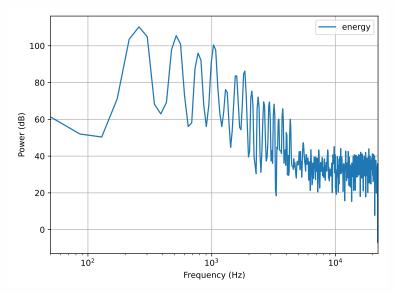
<sup>\*3</sup>Signal-to-Masking Ratio

#### フレーム切り出し・窓かけ・FFT

- ▶ long と short の 2 つを計算
  - ▶ long はサイズ 1024
  - ト short はサイズ 256 を 3 つ、信号 s[n] の s[128b+n] b=1,2,3 を使用
- ► Hanning 窓を適用
- ▶ スライド (hop) サイズは 576 (=DCT スペクトル サイズ)

FFT 係数を  $w^l$ (long),  $w^{s_b}$ (short, b=1,2,3) と表記

# フレーム切り出し・窓かけ・FFT



ピアノ  $(F_0=220)$  の long のエネルギー(パワースペクトル)

# Unpredictability計算

Unpredictability cw= 予測しずらさの尺度

$$cw[n] = \begin{cases} \frac{|w^{l}[n] - w^{l*}[n]|}{|w^{l}[n]| + |w^{l*}[n]|} & 0 \le n \le 5\\ \frac{|w^{s_2}[j] - w^{s*}[j]|}{|w^{s_2}[j]| + |w^{s*}[j]|} & j = \lfloor (n+2)/4 \rfloor, \ 6 \le n \le 205 \end{cases}$$

$$0.4 \qquad 206 \le n \le 512$$
(31)

- lacktriangle  $w^{l*}, w^{s*}$ :振幅と位相を直線予測したスペクトル
  - ▶ 直線予測の式  $(w^l)$  は前フレームの  $w^l$ ):

$$w^{l*}[n] = (2|w^{l'}[n]| - |w^{l''}[n]|) \exp[j(2\arg(w^{l'}[n]) - \arg(w^{l''}[n]))]$$

$$(32)$$

$$w^{s*}[n] = (2|w^{s_1}[n]| - |w^{s_3}[n]|) \exp[j(2\arg(w^{s_1}[n]) - \arg(w^{s_3}[n]))]$$

$$(33)$$

lackbox 予測が当たれば cw[n]=0,外れると cw[n]=1

# パーティションごとのエネルギー計算

周波数ビンを"パーティション (partition)"単位に分割

- $ightharpoonup eb^l, eb^s: パーティション内のエネルギーを合算$
- ► cb: Unpredictability で重みづけしたエネルギーを 合算

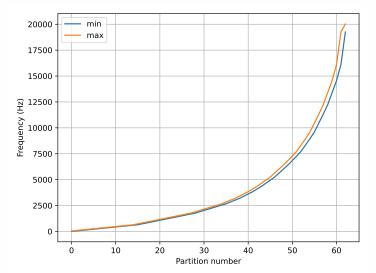
long, short のパーティションbを $P_b^l, P_b^s$ と書くと,

$$eb^{l}[b] = \sum_{n=\min P_{t}^{l}}^{\max P_{b}^{l}-1} |w^{l}[n]|^{2}$$
(34)

$$cb[b] = \sum_{n=\min P_b^l}^{\max P_b^l - 1} cw[n] |w^l[n]|^2$$
(35)

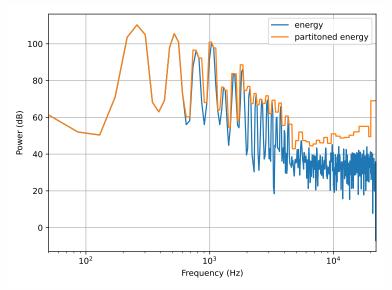
$$eb^{s}[b] = \sum_{n=\min P_{s}^{s}}^{\max P_{b}^{s}-1} |w^{s}[n]|^{2}$$
(36)

# パーティションごとのエネルギー計算



サンプリング周波数 44.1kHz の long のパーティション. Bark スケールを細かくしたものとみなせる

# パーティションごとのエネルギー計算



ピアノ  $(F_0=220)$  の long パーティション分割後のエネルギー  $eb_{ extsf{54/63}}^l$ 

# 広がり関数の畳み込み

エネルギーに広がり関数 (Spreading function) $SF_b^l, SF_b^s$ を畳み込み,調波成分のマスキングを考慮

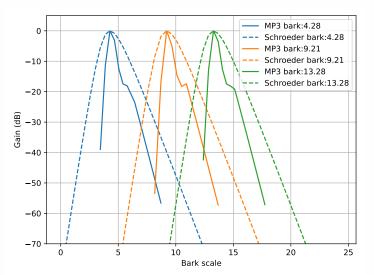
- $ightharpoonup ecb^l, ecb^s$ : $SF_b^l, SF_b^s$  を畳みこんだ  $eb^l, eb^s$
- ightharpoonup ctb:  $SF_b^l$  を畳みこんだ cb

$$ecb^{l}[b] = \sum_{k} SF_{b}^{l}[k]eb^{l}[k]$$
(37)

$$ctb[b] = \sum_{k} SF_b^l[k]cb[k]$$
 (38)

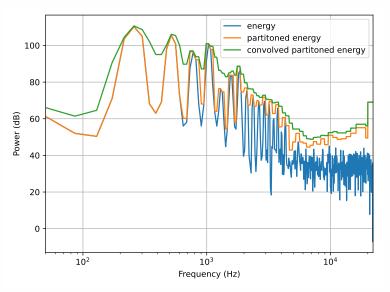
$$ecb^{s}[b] = \sum_{k} SF_{b}^{s}[k]eb^{s}[k]$$
(39)

# 広がり関数の概形



いくつかのバーク値での広がり関数.破線は Schroeder[7]. MP3 では-60dB 以下のスケールは 0 に丸め込むため線が途切れている。763

# 広がり関数の畳み込み



ピアノ  $(F_0=220)$  の広がり関数を畳みこんだエネルギー  $ecb^l$ 

### ノイズ許容レベル計算

パーティション b の量子化ノイズ許容レベルを計算\*4

tbb 計算 tbb = 0 はノイズ,tbb = 1 は調波成分を示す尺度

$$cbb = \log\left(\max\left\{\frac{ctb[b]}{ecb^{l}[b]}, 0.01\right\}\right) \tag{40}$$

 $tbb = \min\{1.0, \max\{0.0, -0.299 - 0.43cbb\}\}$  (41)

SNR 計算 マスクの加重和で SNR(dB) を計算. 29.0 は調波によるノイズのマスク, 6.0 はノイズによる純音のマスク

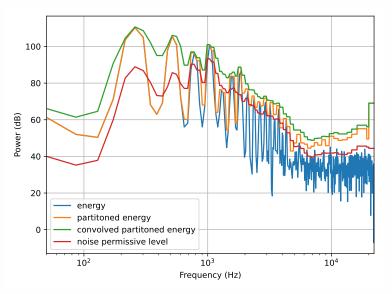
$$snr = \max \{ \min \text{val}_b, 29.0tbb + 6.0(1 - tbb) \}$$
 (42)

許容レベル計算 SNR にエネルギーを乗じて許容レベル  $nb^l$  を得る。広がり関数で増えたエネルギーを戻す

$$nb^{l}[b] = \frac{ecb^{l}[b]}{\sum_{k} SF_{b}[k]} \times 10^{-\frac{snr}{10}}$$
 (43)

<sup>\*&</sup>lt;sup>4</sup>short は省略.SNR をテーブル引きして計算する以外同様のため

# ノイズ許容レベル計算



ピアノ ( $F_0$ =220) のノイズ許容レベル  $nb^l$ 

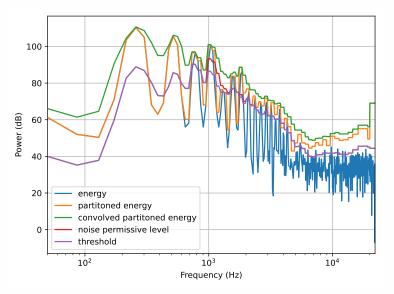
### 聴覚しきい値計算

前フレームのノイズ許容レベルと最小可聴パワーを考慮し,これを聴覚しきい値  $thr^l$  とする

$$thr^{l}[b] = \max \{qthr_{b}, \min\{2nb^{l\prime}[b], 16nb^{l\prime\prime}[b], nb^{l}[b]\}\}$$
(44)

- ▶ qthr<sub>b</sub>:最小可聴パワー
- ▶  $nb^{l\prime}, nb^{l\prime\prime}$ :前とさらにその前のノイズ許容レベル
  - ▶ 前フレームのノイズを残す. プリエコー対策

# 聴覚しきい値計算



ピアノ ( $F_0$ =220) の聴覚しきい値  $thr^l$ 

#### 知覚エントロピー計算

知覚エントロピー PE を以下で計算

$$PE = \sum_{b} |P_b^l| \log \frac{eb^l[b] + 1}{thr^l[b]}$$
 (45)

フレームの符号化に必要なビット数の目安\*5

▶ PE ≥ 1800 ならば short ブロックと判定. さもなくば long ブロックと判定\*6

<sup>\*5</sup>導出は補足3参照

<sup>\*&</sup>lt;sup>6</sup>dist10 では以前のブロック判定結果を保持している.判定とブロックの状態遷移に従い結果を start.stop に変更

# 信号対マスク比計算

#### 6. 参考文献

- 7. 証明
  - フィルタバンク
  - MDCT
  - 知覚エントロピー導出 [17]

# 参考文献の紹介

- ▶ [4]: Princen-Bradley の完全再構成条件の導出
- ▶ [6]: MP3 の概要説明.
- ▶ [1]: MPEG/Audio の他, 2000 年代前半の他のコーデックの概要を解説
- ▶ [8]: MPEG 標準化に関する書物. 技術は概要程度
- ▶ [2]:マルチレートに関わる信号処理を広範に解説
- ▶ [3]:フィルタバンクに関する詳細書
- ▶ [9]: DCT に関する詳しい解説
- ▶ [10, 11, 12, 13, 14]:技術解説と簡易 MP3 コーデックの実装例
- ▶ [15]: MP3 のソース (dist10) の解説. ただし木を見て森を見ずな印象. 実装の補足説明としては優秀だが、コードを数式に直訳した書き方のため、理解しずらい.
- ▶ [5, 16]:エイリアス削減の論文
- ▶ [17]:ノイズマスキングを用いた知覚エントロピーの考え方についての原論文
- ▶ [7]:マスキング曲線のモデル化とそれを用いた音声符号化の原論文

# 参考文献 |

- [1] 藤原洋. 画像&音声圧縮技術のすべて: インターネット/ディジタルテレビ/モバイル通信時代の必須技術. 第 6 版. Tech I. CQ 出版社, 2001.
- [2] 貴家仁志. マルチレート信号処理. ディジタル信号処理シリーズ. 昭晃堂, 1995.
- [3] P. P. Vaidyanathan et al. マルチレート信号処理とフィルタバンク. ディジタル信号処理・画像処理シリーズ. 科学技術出版, 2002.
- [4] John Princen and Alan Bradley. "Analysis/synthesis filter bank design based on time domain aliasing cancellation". In: IEEE Transactions on Acoustics, Speech, and Signal Processing 34.5 (1986), pp. 1153–1161.
- [5] Bernd Edler. "Aliasing reduction in sub-bands of cascaded filter banks with decimation". In: Electronics Letters 12.28 (1992), pp. 1104–1106.
- [6] Rassol Raissi. "The theory behind MP3". In: MP3' Tech (2002).
- [7] Manfred R Schroeder, Bishnu S Atal, and JL Hall. "Optimizing digital speech coders by exploiting masking properties of the human ear". In: The Journal of the Acoustical Society of America 66.6 (1979), pp. 1647–1652.
- [8] 安田浩. MPEG/マルチメディア符号化の国際標準. 丸善, 1994.

# 参考文献 II

- [9] 貴家仁志 and 村松正吾. マルチメディア技術の基礎 DCT(離散コサイン変換) 入門: JPEG/MPEG からウェーブレット, 重複直交変換 (LOT) まで. I/F essence. CQ 出版, 1997.
- [10] 小杉篤史. Interface Aug. 2001 第 1 回音響圧縮技術の基礎 MP3 と等価的なシステムの 構築とサブバンドフィルタバンクの設計. CQ 出版社, 2001.
- [11] 小杉篤史 and 城下聡. Interface Sep.2001 第 2 回音響圧縮技術の基礎 MP3 と等価的な システムの構築と MDCT の設計. CQ 出版社, 2001.
- [12] 小杉篤史 and 城下聡. Interface Nov.2001 第 3 回音響圧縮技術の基礎 MP3 と等価的な システムの構築とハイブリッドフィルタバンクの設計. CQ 出版社, 2001.
- [13] 小杉篤史 and 城下聡. Interface Jan.2002 第 4 回音響圧縮技術の基礎 MP3 と等価的なシステムの構築と非線形量子化器/符号化器の設計. CQ 出版社, 2002.
- [14] 小杉篤史 and 城下聡. Interface Feb.2002 第 4 回音響圧縮技術の基礎 MP3 と等価的な システムの構築と9そのためのビットストリームの設計. CQ 出版社, 2002.
- [15] 浦田敏道. 詳細 MP3 マニュアル. エム研, 1999.
- [16] Chi-Min Liu and Wen-Chieh Lee. "The design of a hybrid filter bank for the psychoacoustic model in ISO/MPEG phases 1, 2 audio encoder". In: IEEE transactions on consumer electronics 43.3 (1997), pp. 586–592.

# 参考文献 III

[17] James D Johnston. "Estimation of perceptual entropy using noise masking criteria". In: Icassp-88., international conference on acoustics, speech, and signal processing. IEEE. 1988, pp. 2524–2527.

#### 6. 参考文献

#### 7. 証明

- フィルタバンク
- MDCT
- 知覚エントロピー導出 [17]

### 完全再構成

#### 遅延・定数倍を除き入出力が一致すること:

$$\hat{x}[n] = cx[n - n_0], \quad c \neq 0$$

これはz領域で,

$$\hat{X}(z) = cz^{-n_0}X(z)$$

となることと等価

7 / 42

(46)

(47)

# ポリフェーズ表現

 $H_k(z)$  のインパルス応答を  $h_k[n]$  と書くとき,

$$\begin{split} H_k(z) &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} h_k[n] z^{-n} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \sum_{l=0}^{M-1} h_k[nM+l] z^{-(nM+l)} \\ &= \sum_{l=0}^{M-1} z^{-l} \sum_{n=-\infty}^{\infty} h_k[nM+l] z^{-nM} \\ &= \sum_{l=0}^{M-1} E_{k,l}(z^M) z^{-l} \end{split}$$

#### $h_k$ の (タイプI) ポリフェーズ表現

$$E_{k,l}(z) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} h_k [nM + l] z^{-n}$$
 (48)

# ポリフェーズ表現

 $F_k(z)$  のインパルス応答を  $f_k[n]$  と書くとき,

$$\begin{split} F_k(z) &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} f_k[n] z^{-n} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \sum_{l=0}^{M-1} f_k[nM+l] z^{-(nM+l)} \\ &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} \sum_{l'=0}^{M-1} f_k[nM+M-1-l'] z^{-(nM+M-1-l')} \\ &= \sum_{l'=0}^{M-1} z^{-(M-1-l')} \sum_{n=-\infty}^{\infty} f_k[nM+M-1-l'] z^{-nM} = \sum_{l'=0}^{M-1} z^{-(M-1-l')} R_{k,l}(z^M) \end{split}$$

#### $f_k$ の(タイプII)ポリフェーズ表現

$$R_{k,l}(z) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} f_k[nM + M - 1 - l]z^{-n}$$
 (49)

(48) 式を l について並べ, 行列表現すると

$$\underbrace{\begin{bmatrix}
H_{0}(z) \\ H_{1}(z) \\ \vdots \\ H_{M-1}(z)
\end{bmatrix}}_{h(z)} = \underbrace{\begin{bmatrix}
E_{0,0}(z^{M}) & E_{0,1}(z^{M}) \cdot \cdots \cdot E_{0,M-1}(z^{M}) \\ E_{1,0}(z^{M}) & E_{1,1}(z^{M}) \cdot \cdots \cdot E_{1,M-1}(z^{M}) \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ E_{M-1,0}(z^{M}) & E_{M-1,1}(z^{M}) \cdot \cdots \cdot E_{M-1,M-1}(z^{M})
\end{bmatrix}}_{E(z)} \underbrace{\begin{bmatrix}
1 \\ z^{-1} \\ \vdots \\ z^{-(M-1)}
\end{bmatrix}}_{e(z)}$$

#### (49) 式も同様にして、以下のように書ける

$$\underbrace{\begin{bmatrix}
F_{0}(z) \\
F_{1}(z) \\
\vdots \\
F_{M-1}(z)
\end{bmatrix}}_{f(z)} = \underbrace{\begin{bmatrix}
R_{0,0}(z^{M}) & R_{0,1}(z^{M}) \cdot \cdot \cdot \cdot \cdot R_{0,M-1}(z^{M}) \\
R_{1,0}(z^{M}) & R_{1,1}(z^{M}) \cdot \cdot \cdot \cdot \cdot R_{1,M-1}(z^{M}) \\
\vdots & \vdots & \vdots \\
R_{M-1,0}(z^{M}) & R_{M-1,1}(z^{M}) \cdot \cdot \cdot \cdot R_{M-1,M-1}(z^{M})
\end{bmatrix}^{\mathsf{T}}_{z-(M-1)+1} \underbrace{\begin{bmatrix}
z^{-(M-1)} \\
z^{-(M-1)+1} \\
\vdots \\
1
\end{bmatrix}}_{z^{-(M-1)}e(z^{-1})}$$

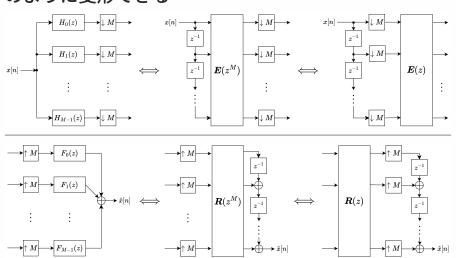
$$ilde{e}(z) = e(z^{-1})^\mathsf{T}$$
とすると行列表現は

$$\mathbf{h}(z) = \mathbf{E}(z)\mathbf{e}(z) \tag{50}$$

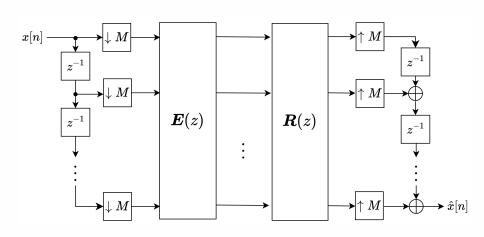
$$\boldsymbol{f}(z)^{\mathsf{T}} = z^{-(M-1)}\tilde{\boldsymbol{e}}(z)\boldsymbol{R}(z) \tag{51}$$

とまとめられる. $oldsymbol{E}(z), oldsymbol{R}(z)$  をポリフェーズ行列という

E(z), R(z) により,アナライザ・シンセサイザは以下のように変形できる



E(z), R(z) により,M 分割フィルタバンクは以下のように表せる

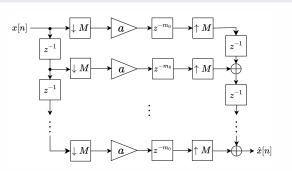


# 完全再構成 M 分割フィルタバンク

$$\mathbf{R}(z)\mathbf{E}(z) = az^{-m_0}\mathbf{I} \quad (a \neq 0, m_0 \in \mathbb{N})$$

ならば,M 分割フィルタバンクは完全再構成 $^{a}$ 

 $\stackrel{a\cdot}{}_{\cdot}$  各バンドの遅延が K ならば, $\hat{X}(z)=aMz^{-(M-1+K)}X(z)$ 



 $R(z)E(z) = az^{-m_0}I$  を満たす M 分割フィルタバンク

(52)

# 完全再構成 M 分割フィルタバンク

(52) 式より, $\mathbf{R}(z)=az^{-m_0}\mathbf{E}(z)^{-1}$ ならば完全再構成.

▶ しかし, $E(z)^{-1}$ の計算に問題を孕む. 代わりに,E(z) がパラユニタリ $^{*7}$ 

$$\widetilde{\boldsymbol{E}}(z)\boldsymbol{E}(z) = d\boldsymbol{I}, \quad d \neq 0$$

ならば,

$$\boldsymbol{R}(z) = az^{-m_0}\widetilde{\boldsymbol{E}}(z)$$

とするとフィルタバンクは完全再構成.

(53)

 $<sup>^{*7}\</sup>widetilde{m{E}}(z) = m{E}_*(z^{-1})$  で,下付きの\*は係数の複素共役

# 式 (2) より,分析合成フィルタ $F_k(z)H_k(z)$ は直線位相特性をもつ

(証明)

$$\begin{split} F_k(z) &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} f_k[n] z^{-n} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} h_k[L-1-n] z^{-n} \\ &= \sum_{n'=-\infty}^{\infty} h_k[n'] z^{-(L-1-n')} = z^{-(L-1)} \sum_{n'=-\infty}^{\infty} h_k[n'] z^{n'} \\ &= z^{-(L-1)} H_k(z^{-1}) \end{split}$$

 $H_k(z)$  の周波数特性を(極座標で) $H_k(\omega) = |H_k(\omega)| \exp[j\psi(\omega)]$  と書くと,

$$F_k(\omega) = \exp[-j(L-1)\omega]H_k(-\omega) = \exp[-j(L-1)\omega]|H_k(-\omega)|\exp[-j\psi(\omega)]$$
  $= \exp[-j(L-1)\omega]|H_k(\omega)|\exp[-j\psi(\omega)]$  (:実係数 FIR の振幅特性は偶)

だから, $F_k(\omega)H_k(\omega)=\exp[-j(L-1)\omega]|H_k(\omega)|^2$  となって直線位相特性をもつ.

 $h_k[n]$  の伝達関数を変形する.回転因子  $W_{2M}{}^{*8}$  より

$$\cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)\left(n-\frac{L-1}{2}\right)+\theta_{k}\right]$$

$$=\frac{1}{2}\left\{\exp\left[j\left\{\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)\left(n-\frac{L-1}{2}\right)+\theta_{k}\right\}\right]+\exp\left[-j\left\{\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)\left(n-\frac{L-1}{2}\right)+\theta_{k}\right\}\right]\right\}$$

$$=\frac{1}{2}\left\{\exp(j\theta_{k})W_{2M}^{\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}}W_{2M}^{-\left(k+\frac{1}{2}\right)n}+\exp(-j\theta_{k})W_{2M}^{-\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}}W_{2M}^{\left(k+\frac{1}{2}\right)n}\right\}$$

 $=\exp(j\theta_k)W_{2M}^{\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}}P_0\left(W_{2M}^{k+\frac{1}{2}}z\right)+\exp(-j\theta_k)W_{2M}^{-\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}}P_0\left(W_{2M}^{-\left(k+\frac{1}{2}\right)}z\right)$ 

### これを(1)式に代入すると,

$$H_k(z) = \exp(j\theta_k) W_{2M}^{\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}} \sum_{n=-\infty}^{\infty} p_0[n] W_{2M}^{-\left(k+\frac{1}{2}\right)n} z^{-n}$$

$$+ \exp(-j\theta_k) W_{2M}^{-\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}} \sum_{n=-\infty}^{\infty} p_0[n] W_{2M}^{\left(k+\frac{1}{2}\right)n} z^{-n}$$

$$^{*8}W_{2M} = \exp\left(-j\frac{2\pi}{2M}\right) = \exp\left(-j\frac{\pi}{M}\right)$$

さらに (61) 式を代入すると \*9
$$H_k(z) = \exp(j\theta_k) W_{2M}^{(k+\frac{1}{2})\frac{L-1}{2}} \sum_{l=0}^{2M-1} \left( W_{2M}^{k+\frac{1}{2}} z \right)^{-l} G_l \left( \left( W_{2M}^{k+\frac{1}{2}} z \right)^{2M} \right)$$

$$+ \exp(-j\theta_k) W_{2M}^{-(k+\frac{1}{2})\frac{L-1}{2}} \sum_{l=0}^{2M-1} \left( W_{2M}^{-(k+\frac{1}{2})} z \right)^{-l} G_l \left( \left( W_{2M}^{-(k+\frac{1}{2})} z \right)^{2M} \right)$$

$$= \exp(j\theta_k) W_{2M}^{\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}} \sum_{l=0}^{2M-1} W_{2M}^{-l\left(k+\frac{1}{2}\right)} z^{-l} G_l(-z^{2M})$$

$$+\exp(-j\theta_k)W_{2M}^{-(k+\frac{1}{2})\frac{L-1}{2}}\sum_{l=0}^{2M-1}W_{2M}^{l(k+\frac{1}{2})}z^{-l}G_l(-z^{2M})$$

$$= \sum_{l=0}^{2M-1} \left\{ \exp(j\theta_k) W_{2M}^{\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}} W_{2M}^{-l\left(k+\frac{1}{2}\right)} + \exp(-j\theta_k) W_{2M}^{-\left(k+\frac{1}{2}\right)\frac{L-1}{2}} W_{2M}^{l\left(k+\frac{1}{2}\right)} \right\} z^{-l} G_l(-z^{2M})$$

$$= \sum_{l=0}^{2M-1} 2\cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k + \frac{1}{2}\right)\left(l - \frac{L-1}{2}\right) + \theta_k\right] z^{-l}G_l(-z^{2M})$$

 $*9 \left(W_{2M}^{\pm \left(k+\frac{1}{2}\right)}\right)^{2M} = \exp\left[\mp j\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)2M\right] = \exp\left[\mp j\pi(2k+1)\right] = -1$   $\epsilon$ 

使用 18/42

#### さらに変形すると

$$H_k(z) = \sum_{l=0}^{M-1} z^{-l} \left\{ t_{k,l} G_l(-z^{2M}) + z^{-M} t_{k,M+l} G_{M+l}(-z^{2M}) \right\}$$
 (54)  
$$t_{k,l} := 2 \cos \left[ \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) \left( l - \frac{L-1}{2} \right) + \theta_k \right]$$

(48) 式と(54) 式を見比べると,

$$E_{k,l}(z) = t_{k,l}G_l(-z^2) + z^{-1}t_{k,M+l}G_{M+l}(-z^2)$$
 (55)

(55) 式より,アナライザのポリフェーズ行列は,

$$E(z) = \begin{bmatrix} t_{0,0} & \cdots & t_{0,2M-1} \\ t_{1,0} & \cdots & t_{1,2M-1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{M-1,0} & \cdots & t_{M-1,2M-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} G_0(-z^2) & \cdots & G_{M-1}(-z^2) \\ z^{-1}G_M(-z^2) & \cdots & G_{M-1}(-z^2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ z^{-1}G_{2M-1}(-z^2) \end{bmatrix}$$

$$= T \begin{bmatrix} G_0(z^2) \\ z^{-1}G_1(z^2) \end{bmatrix}$$

$$G_0(-z^2) & \cdots & G_{M-1}(-z^2)$$

$$= T \begin{bmatrix} G_0(z^2) \\ z^{-1}G_1(z^2) \end{bmatrix}$$

$$= G_0(z^2) & \cdots & G_{M-1}(-z^2)$$

$$= G_0(z^2) & \cdots & G_0(z^2)$$

$$= G_0(z^2) & \cdots & G_0$$

#### と書ける

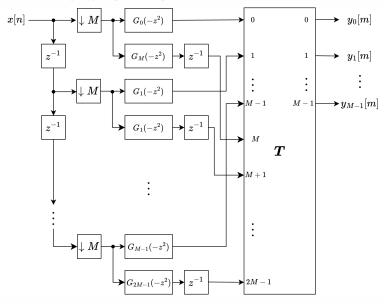
シンセサイザを構成する.フィルタ係数は実だから,

$$\widetilde{\boldsymbol{E}}(z) = \boldsymbol{E}_*(z^{-1})^\mathsf{T} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{G}_0(z^{-1}) & z\boldsymbol{G}_1(z^{-1}) \end{bmatrix} \boldsymbol{T}^\mathsf{T}$$
 (58)

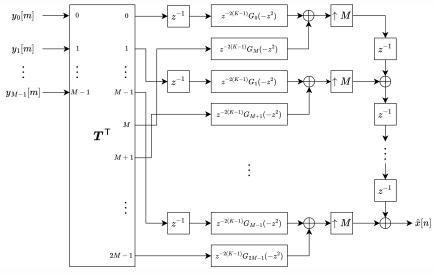
 $G_l(z)$  の次数は 2K-1 で,因果性のためには 2K-1 の遅延がいるため

$$\mathbf{R}(z) = z^{-(2K-1)} \widetilde{\mathbf{E}}(z)$$

$$= z^{-(2K-1)} [\mathbf{G}_0(z^{-1}) \ z\mathbf{G}_1(z^{-1})] \mathbf{T}^{\mathsf{T}}$$
 (59)



アナライザの構成



シンセサイザの構成

完全再構成条件を導く. (56), (59) 式より,

$$R(z)E(z) = z^{-(2K-1)}\widetilde{E}(z)E(z)$$

$$= z^{-(2K-1)} \begin{bmatrix} G_0(z^{-1}) & zG_1(z^{-1}) \end{bmatrix} T^{\mathsf{T}}T \begin{bmatrix} G_0(z) \\ z^{-1}G_1(z) \end{bmatrix}$$

$$= 2Mz^{-(2K-1)} \{ G_0(z^{-1})G_0(z) + G_1(z^{-1})G_1(z) \}$$

ここで, $T^{\mathsf{T}}T=2MI$ (後で示す). $G_0,G_1$ は対角行列だから,k=0,...,M-1に対し,

$$G_k(z^{-1})G_k(z) + G_{M+k}(z^{-1})G_{M+k}(z) = \alpha$$

を満たせば完全再構成となる

# コサイン変調フィルタバンクの完全再構成条件

k=0,...,M-1 に対し,定数  $lpha\in\mathbb{R}$  があって

$$G_k(z^{-1})G_k(z) + G_{M+k}(z^{-1})G_{M+k}(z) = \alpha$$

となること. ここで,

$$G_k(z) = \sum_{n = -\infty}^{\infty} p_0[2Mn + k]z^{-n}$$
 (61)

 $G_k(z)$  は  $p_0[n]$  のポリフェーズ表現

本条件は電力相補条件ともいう

(60)

# $T^{\mathsf{T}}T = 2MI$ の証明

$$\left(oldsymbol{T}^{\mathsf{T}}oldsymbol{T}
ight)_{ij} = \sum_{k=0}^{M-1} t_{k,i} t_{k,j} \, exttt{ tensure}$$
 ,

$$\begin{split} &t_{k,i}t_{k,j}\\ &= 4\cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)\left(i-\frac{L-1}{2}\right) + (-1)^k\frac{\pi}{4}\right]\cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)\left(j-\frac{L-1}{2}\right) + (-1)^k\frac{\pi}{4}\right]\\ &= 2\left\{\cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)\left\{i+j-(L-1)\right\} + (-1)^k\frac{\pi}{2}\right] + \cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)(i-j)\right]\right\} \end{split}$$

$$i + j - (L - 1) = A \, \text{Lb} \, \text{L},$$

$$\cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)A+(-1)^k\frac{\pi}{2}\right]$$

$$=\cos\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)A\right]\cos\left[(-1)^k\frac{\pi}{2}\right]-\sin\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)A\right]\sin\left[(-1)^k\frac{\pi}{2}\right]$$

$$=-(-1)^k\sin\left[\frac{\pi}{M}\left(k+\frac{1}{2}\right)A\right]$$

$$T^{\mathsf{T}}T = 2MI$$
の証明  
ここで、

$$\sum_{k=0}^{M-1} (-1)^k \sin\left[\frac{\pi}{M}\left(k + \frac{1}{2}\right)A\right] = 0$$

(63)

(62)

 $(\delta_{ij}$ :クロネッカーのデルタ)を示せば,

$$\left(\boldsymbol{T}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{T}\right)_{ij}=2M\delta_{ij}$$

 $\sum_{i=1}^{M} \cos \left| \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) (i - j) \right| = M \delta_{ij}$ 

となり命題が示せる.次ページから計算結果を載せる

# $m{T}^{\mathsf{T}}m{T}=2Mm{I}$ の証明 (62)式を示す、i=jのとき, $\sum_{k=0}^{M-1}\cos\left[rac{\pi}{M}\left(k+rac{1}{2} ight)\left(i-j ight) ight]=M.$ $i\neq j$ のとき,

$$\begin{split} &\sum_{k=0}^{M-1} \cos \left[ \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) (i - j) \right] \\ &= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{M-1} \left\{ \exp \left[ j \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) (i - j) \right] + \exp \left[ -j \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) (i - j) \right] \right\} \\ &= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{M-1} \left\{ W_{2M}^{-\left(k + \frac{1}{2}\right)(i - j)} + W_{2M}^{\left(k + \frac{1}{2}\right)(i - j)} \right\} \\ &= \frac{1}{2} \left\{ W_{2M}^{-\frac{i - j}{2}} \sum_{k=0}^{M-1} W_{2M}^{-\left(i - j\right)k} + W_{2M}^{\frac{i - j}{2}} \sum_{k=0}^{M-1} W_{2M}^{\left(i - j\right)k} \right\} \\ &= \frac{1}{2} \left[ \frac{W_{2M}^{-\frac{i - j}{2}}}{W_{2M}^{-\left(i - j\right)} - 1} \left\{ (-1)^{-\left(i - j\right)} - 1 \right\} + \frac{W_{2M}^{\frac{i - j}{2}}}{W_{2M}^{\frac{i - j}{2}} - 1} \left\{ (-1)^{i - j} - 1 \right\} \right] \end{split}$$

最後の式変形で等比級数の和  $\sum_{k=0}^{M-1}W_{2M}^{(i-j)k}=rac{W_{2M}^{(i-j)M}-1}{W_{2M}^{i-j}-1}=rac{(-1)^{i-j}-1}{W_{2M}^{i-j}-1}$  を使用

# $T^{\mathsf{T}}T = 2MI$ の証明 さらに式変形すると,

$$\begin{split} &\sum_{k=0}^{M-1} \cos \left[ \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) (i-j) \right] \\ &= \frac{1}{2} \left[ \frac{W_{2M}^{-\frac{i-j}{2}}}{W_{2M}^{-(i-j)} - 1} \left\{ (-1)^{-(i-j)} - 1 \right\} + \frac{W_{2M}^{\frac{i-j}{2}}}{W_{2M}^{i-j} - 1} \left\{ (-1)^{i-j} - 1 \right\} \right] \\ &= \frac{W_{2M}^{-\frac{i-j}{2}} (W_{2M}^{i-j} - 1) \left\{ (-1)^{-(i-j)} - 1 \right\} + W_{2M}^{\frac{i-j}{2}} (W_{2M}^{-(i-j)} - 1) \left\{ (-1)^{i-j} - 1 \right\}}{2 (W_{2M}^{-(i-j)} - 1) (W_{2M}^{i-j} - 1)} \\ &= \frac{(W_{2M}^{\frac{i-j}{2}} - W_{2M}^{-\frac{i-j}{2}}) \left\{ (-1)^{-(i-j)} - 1 \right\} + (W_{2M}^{-\frac{i-j}{2}} - W_{2M}^{\frac{i-j}{2}}) \left\{ (-1)^{i-j} - 1 \right\}}{2 (W_{2M}^{-(i-j)} - 1) (W_{2M}^{i-j} - 1)} \\ &= \frac{(W_{2M}^{\frac{i-j}{2}} - W_{2M}^{-\frac{i-j}{2}}) \left\{ (-1)^{i-j} - 1 \right\} + (W_{2M}^{-\frac{i-j}{2}} - W_{2M}^{\frac{i-j}{2}}) \left\{ (-1)^{i-j} - 1 \right\}}{2 (W_{2M}^{-(i-j)} - 1) (W_{2M}^{i-j} - 1)} \\ &= 0 \end{split}$$

### よって (62) 式が示された

# $T^{\mathsf{T}}T = 2MI$ の証明

(63) 式を示す.

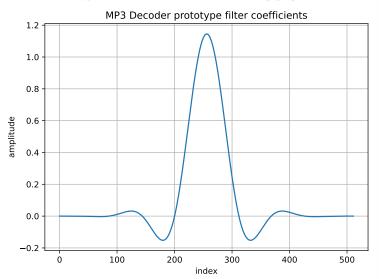
$$\begin{split} &\sum_{k=0}^{M-1} (-1)^k \sin \left[ \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) A \right] \\ &= \frac{1}{j2} \sum_{k=0}^{M-1} (-1)^k \left\{ \exp \left[ j \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) A \right] - \exp \left[ -j \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) A \right] \right\} \\ &= \frac{1}{j2} \sum_{k=0}^{M-1} (-1)^k \left\{ W_{2M}^{-A(k+\frac{1}{2})} - W_{2M}^{A(k+\frac{1}{2})} \right\} \\ &= \frac{1}{j2} \left\{ W_{2M}^{-\frac{A}{2}} \sum_{k=0}^{M-1} (-1)^k W_{2M}^{-Ak} - W_{2M}^{\frac{A}{2}} \sum_{k=0}^{M-1} (-1)^k W_{2M}^{Ak} \right\} \\ &= \frac{1}{j2} \left\{ W_{2M}^{-\frac{A}{2}} \sum_{k=0}^{M-1} W_{2M}^{-(M+A)k} - W_{2M}^{\frac{A}{2}} \sum_{k=0}^{M-1} W_{2M}^{(M+A)k} \right\} \quad (\because (-1)^k = W_{2M}^M = W_{2M}^{-M}) \\ &= \frac{1}{j2} \left\{ W_{2M}^{-\frac{A}{2}} \frac{(-1)^{-(M+A)} - 1}{W_{2M}^{-(M+A)} - 1} - W_{2M}^{\frac{A}{2}} \frac{(-1)^{M+A} - 1}{W_{2M}^{2M} - 1} \right\} \quad (\because \mbox{\$that $\mathfrak{W}$ on and $\mathfrak{A}$ $\mathfrak{T}$}) \end{split}$$

# $T^{\mathsf{T}}T = 2MI$ の証明 さらに計算を進めると、

$$\begin{split} &\sum_{k=0}^{M-1} (-1)^k \sin \left[ \frac{\pi}{M} \left( k + \frac{1}{2} \right) A \right] \\ &= \frac{W_{2M}^{-\frac{A}{2}} \left\{ (-1)^{-(M+A)} - 1 \right\} (W_{2M}^{M+A} - 1) - W_{2M}^{\frac{A}{2}} \left\{ (-1)^{M+A} - 1 \right\} (W_{2M}^{-(M+A)} - 1)}{j2(W_{2M}^{-(M+A)} - 1)(W_{2M}^{(M+A)} - 1)} \\ &= \frac{\left\{ (-1)^{M+A} - 1 \right\} \left\{ W_{2M}^{-\frac{A}{2}} (W_{2M}^{M+A} - 1) - W_{2M}^{\frac{A}{2}} (W_{2M}^{-(M+A)} - 1) \right\}}{j2(W_{2M}^{-(M+A)} - 1)(W_{2M}^{(M+A)} - 1)} \\ &= \frac{\left\{ (-1)^{M+A} - 1 \right\} \left( W_{2M}^{M+\frac{A}{2}} - W_{2M}^{-\frac{A}{2}} - W_{2M}^{-M-\frac{A}{2}} + W_{2M}^{\frac{A}{2}} \right)}{j2(W_{2M}^{-(M+A)} - 1)(W_{2M}^{(M+A)} - 1)} \\ &= \frac{\left\{ (-1)^{M+A} - 1 \right\} \left( -W_{2M}^{\frac{A}{2}} - W_{2M}^{-\frac{A}{2}} + W_{2M}^{-\frac{A}{2}} + W_{2M}^{\frac{A}{2}} \right)}{j2(W_{2M}^{-(M+A)} - 1)(W_{2M}^{(M+A)} - 1)} \\ &= 0 \end{split}$$

よって,(63)式が示された.

# MP3のフィルタバンクの特性



▶ デコーダの係数. エンコーダの係数の 32 倍

# 電力相補条件の確認 MP3のフィルタバンクでは

$$G_k(z) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} p_0[2nM + k]z^{-n} = \sum_{n=0}^{7} p_0[64n + k]z^{-n} = \sum_{n=0}^{7} (-1)^n C_{64+k}z^{-n}$$

$$G_{M+k}(z) = \sum_{n=0}^{7} p_0[64n + 32 + k]z^{-n} = \sum_{n=0}^{7} (-1)^n C_{64n+32+k}z^{-n}$$

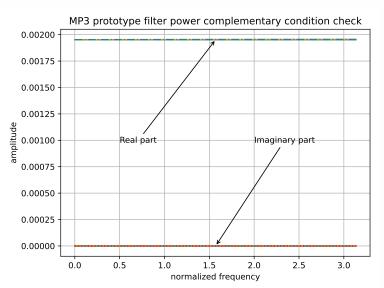
$$G_k(z^{-1}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} p_0[64n + k](z^{-1})^{-n} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} p_0[-64n + k]z^{-n} = \sum_{n=-7}^{0} (-1)^n C_{-64n+k}z^{-n}$$

$$G_{M+k}(z^{-1}) = \sum_{n=0}^{7} p_0[-64n + 32 + k]z^{-n} = \sum_{n=0}^{7} (-1)^n C_{-64n+32+k}z^{-n}$$

#### k = 0, ..., 31 で実際に計算すると,

$$G_k(z^{-1})G_k(z) + G_{M+k}(z^{-1})G_{M+k}(z) \approx \frac{1}{512}$$

# 電力相補条件の確認(計算結果)



"ほぼ"完全再構成と言ってよい

### MDCT・IMDCT による再構成信号 式(10)に式(9)を代入すると,

$$\begin{split} y[n] &= \frac{2}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{m=0}^{2N-1} x[m] \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) \left( m + \frac{1}{2} + \frac{N}{2} \right) \right] \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) \left( n + \frac{1}{2} + \frac{N}{2} \right) \right] \\ &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{m=0}^{2N-1} x[m] \left\{ \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) (n + m + 1 + N) \right] + \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) (n - m) \right] \right\} \\ &= \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{2N-1} x[m] \sum_{k=0}^{N-1} \left\{ \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) (n + m + 1 + N) \right] + \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) (n - m) \right] \right\} \end{split}$$

ここで,

$$I_n := \sum_{k=0}^{N-1} \cos\left[\frac{\pi}{N} \left(k + \frac{1}{2}\right) n\right] \tag{64}$$

を計算していく

# MDCT・IMDCTによる再構成信号

$$I_{n} = \sum_{k=0}^{N-1} \cos \left[ \frac{\pi}{N} \left( k + \frac{1}{2} \right) n \right] = \sum_{k=0}^{N-1} \cos \left[ \frac{\pi}{2N} (2k+1)n \right]$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{N-1} \left\{ \exp \left[ j \frac{\pi}{2N} (2k+1)n \right] + \exp \left[ -j \frac{\pi}{2N} (2k+1)n \right] \right\}$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{N-1} \left( W_{2N}^{-\frac{2k+1}{2}n} + W_{2N}^{\frac{2k+1}{2}n} \right) = \frac{1}{2} \left( W_{2N}^{-\frac{n}{2}} \sum_{k=0}^{N-1} W_{2N}^{-nk} + W_{2N}^{\frac{n}{2}} \sum_{k=0}^{N-1} W_{2N}^{nk} \right)$$

ここで,

$$\sum_{k=0}^{N-1}W_{2N}^{nk}=\sum_{k=0}^{N-1}\left(W_{2N}^{n}\right)^{k}=\left\{\begin{array}{ll} \sum_{k=0}^{N-1}1^{k}=N & \left(n\ \text{が}\ 2N\ \text{の倍数}\right)\\ \frac{1\left\{\left(W_{2N}^{n}\right)^{N}-1\right\}}{W_{2N}^{n}-1}=\frac{(-1)^{n}-1}{W_{2N}^{n}-1} & \left(n\ \text{が}\ 2N\ \text{の倍数ではない}\right) \end{array}\right.$$

から,場合分けして考える

# MDCT・IMDCTによる再構成信号

n が 2N の倍数のとき,n=2Nm  $(m\in\mathbb{Z})$  と書けて,

$$\begin{split} I_{n} &= \frac{N}{2} \left( W_{2N}^{-2Nm} + W_{2N}^{2Nm} \right) = \frac{N}{2} \left\{ (-1)^{-m} + (-1)^{m} \right\} \\ &= \left\{ \begin{array}{l} N & (m: \text{\texttt{(M3)}} \iff n = 0, \pm 4N, \pm 8N) \\ -N & (m: \text{\texttt{53}} \iff n = \pm 2N, \pm 6N, \pm 10N) \end{array} \right. \end{split}$$

n が 2N の倍数ではないとき,

$$\begin{split} I_{n} &= \frac{1}{2} \left\{ W_{2N}^{-\frac{n}{2}} \frac{(-1)^{-n} - 1}{W_{2N}^{-n} - 1} + W_{2N}^{\frac{n}{2}} \frac{(-1)^{n} - 1}{W_{2N}^{2} - 1} \right\} \\ &= \frac{W_{2N}^{-\frac{n}{2}} \left\{ (-1)^{-n} - 1 \right\} (W_{2N}^{n} - 1) + W_{2N}^{\frac{n}{2}} \left\{ (-1)^{n} - 1 \right\} (W_{2N}^{-n} - 1)}{2(W_{2N}^{-1} - 1)(W_{2N}^{n} - 1)} \\ &= \frac{W_{2N}^{-\frac{n}{2}} \left\{ (-1)^{-n} W_{2N}^{n} - (-1)^{-n} - W_{2N}^{n} + 1 \right\} + W_{2N}^{\frac{n}{2}} \left\{ (-1)^{n} W_{2N}^{-n} - (-1)^{n} - W_{2N}^{-n} + 1 \right\}}{2(W_{2N}^{-1} - 1)(W_{2N}^{n} - 1)} \\ &= \frac{(-1)^{-n} W_{2N}^{\frac{n}{2}} - (-1)^{-n} W_{2N}^{-\frac{n}{2}} - W_{2N}^{\frac{n}{2}} + W_{2N}^{-\frac{n}{2}} + (-1)^{n} W_{2N}^{-\frac{n}{2}} - (-1)^{n} W_{2N}^{\frac{n}{2}} - W_{2N}^{\frac{n}{2}} + W_{2N}^{\frac{n}{2}} \right\}}{2(W_{2N}^{-1} - 1)(W_{2N}^{n} - 1)} \\ &= 0 \end{split}$$

# MDCT・IMDCTによる再構成信号

まとめると,

$$I_n = \begin{cases} N & (n = 0, \pm 4N, \pm 8N, ...) \\ -N & (n = \pm 2N, \pm 6N, \pm 10N, ...) \\ 0 & (\text{otherwise}) \end{cases}$$
 (65)

となる.式(65)を使えば,

$$\sum_{m=0}^{2N-1} x[m]I_{m-n} = \begin{cases} x[n]I_0 = Nx[n] & (n=0,...,N-1) \\ x[n]I_0 = Nx[n] & (n=N,...,2N-1) \end{cases}$$

$$\sum_{m=0}^{2N-1} x[m]I_{n+m+1+N} = \begin{cases} x[N-1-n]I_{2N} = -Nx[N-1-n] & (n=0,...,N-1) \\ x[3N-1-n]I_{4N} = Nx[3N-1-n] & (n=N,...,2N-1) \end{cases}$$

だから、

$$y[n] = \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{2N-1} x[m] (I_{n+m+1+N} + I_{m-n})$$

$$= \begin{cases} x[n] - x[N-1-n] & (n = 0, ..., N-1) \\ x[n] + x[3N-1-n] & (n = 0, ..., N-1) \end{cases}$$

となる.

聴覚しきい値  $T_b$  に量子化分散(パワー)を合わせる

- ト 各周波数ビンを量子化ステップ幅  $\Delta_b$  で一様量子 化  $\Rightarrow$  量子化誤差が一様に生起するなら,量子化 誤差分散はビンあたり  $\frac{\Delta_b^2}{12}$
- Nーティションb に含まれるビン数を $n_b$  とすると、ビンあたりの聴覚しきい値は $\frac{T_b}{n_b}$

これらを等しいとすると、

$$\frac{T_b}{n_b} = \frac{\Delta_b^2}{12} \implies \Delta_b = \sqrt{\frac{12T_b}{n_b}} \tag{66}$$

スペクトルの符号化に必要なビット数を導出

- lacktriangle ビンあたりの平均振幅スペクトルは  $\sqrt{I_b/n_b}$
- ト スペクトルは  $[-\lceil \sqrt{I_b/n_b} \rceil, \lceil \sqrt{I_b/n_b} \rceil]$  の範囲  $\Rightarrow$  符号化範囲の幅は  $2\sqrt{I_b/n_b}$

範囲をステップ幅  $\Delta_b$  で割ると符号化シンボル個数になる、実虚両軸で符号化に必要なビット数は

$$\log_2 \frac{2\sqrt{I_b/n_b}}{\Delta_b} + \log_2 \frac{2\sqrt{I_b/n_b}}{\Delta_b} = 2\log_2 \frac{2\sqrt{I_b/n_b}}{\Delta_b} \quad (67)$$

(67) 式を変形

$$2\log_2 \frac{2\sqrt{I_b/n_b}}{\Delta_b} = \log_2 \frac{4I_b}{n_b \Delta_b^2} = \log_2 \frac{I_b}{3T_b}$$
$$\propto \log \frac{I_b}{3T_b} = \log \frac{I_b}{T_b} + \text{const.}$$

### 全周波数ビンの符号化に必要なビット数は

$$\sum_{b} n_b \log \frac{I_b}{T_b} + \text{const.}$$

(68)

に比例

規格では知覚エントロピーPEを

$$PE = \sum_{b} n_n \log \frac{I_b + 1}{T_b} \tag{69}$$

で定義.dist ${f 10}$  では無音領域で $T_b=0$  となるため,

$$PE = \sum_{b} n_n \log \frac{I_b + 1}{T_b + 1} \tag{70}$$

で計算 \*10

 $st^{*10}$ 有音区間で  $I_b, T_b$  は大きいので,近似としては問題ない想定