# 信号処理論第二 第9回 (12/5)

情報理工学系研究科システム情報学専攻 亀岡 弘和

kameoka@hil.t.u-tokyo.ac.jp

#### 講義予定

- ■10/03: 第1回
- ■10/10: 第2回
- ■10/17: 第3回
- ■10/24: 第4回
- ■10/31: 休講
- ■11/07: 第5回
- ■11/14: 第6回
- ■11/21: 第7回

- ■11/28: 第8回
- ■12/05: 第9回
- ■12/12: 第10回
- ■12/19: 第11回
- ■01/09: 第12回
- ■01/16: 授業休止日
- ■01/23: 第13回
- ■01/30: 期末試験

#### 講義内容

- δ関数再考
- δ関数を含む関数のフーリエ変換
- 相関関数とスペクトル
- 線形システム
- 特性関数
- ■正規不規則信号
- ■線形自乗平均推定
- ウィーナーフィルタ
- ■ヒルベルト変換
- カルマンフィルタ

## 講義資料と成績評価

- ■講義資料
  - http://hil.t.u-tokyo.ac.jp/~kameoka/sp2/
- ■成績評価
  - ■出席点
  - ■学期末試験

# 直交原理によるWiener-Hopf積分方程式の導出

 $\hat{s}(t) = \int_{-\infty}^{\infty} h(\alpha)x(t-\alpha)d\alpha \ \text{Lf3L},$ 

$$E[\{s(t) - \hat{s}(t)\}x(t - \tau)] = 0$$
 より,

$$E\left[\left\{s(t) - \int_{-\infty}^{\infty} h(\alpha)x(t-\alpha)d\alpha\right\}x(t-\tau)\right] = 0$$

$$E[\{s(t)x(t-\tau)\}] = E\left[\left\{\int_{-\infty}^{\infty} h(\alpha)x(t-\alpha)d\alpha\right\}x(t-\tau)\right]$$

$$\therefore R_{sx}(\tau) = \int_{-\infty}^{\infty} R_{xx}(\tau - \alpha)h(\alpha)d\alpha$$

時刻 t 以降の観測情報が使えない場合,  $\tau > 0$  という条件が必要

# Wiener-Hopf積分方程式の解法 (非因果性)

■ *h*(*t*) が非因果的なフィルタ場合

$$R_{sx}(\tau) = \int_{-\infty}^{\infty} R_{xx}(\tau - \alpha)h(\alpha)d\alpha$$

#### 両辺をFourier変換

$$S_{sx}(\omega) = S_{xx}(\omega)H(\omega) \longrightarrow H(\omega) = \frac{S_{sx}(\omega)}{S_{xx}(\omega)}$$

• 
$$R_{sn}(\tau) = 0$$
 の場合
$$R_{sx}(\tau) = R_{ss}(\tau), \quad R_{xx}(\tau) = R_{ss}(\tau) + R_{nn}(\tau)$$

$$H(\omega) = \frac{S_{ss}(\omega)}{S_{ss}(\omega) + S_{nn}(\omega)}$$

## Wiener-Hopf積分方程式の解法 (因果性)

$$y(\tau) = R_{sx}(\tau) - \int_0^\infty R_{xx}(\tau - \alpha)h(\alpha)d\alpha$$

- $y(\tau) = 0 \ (\tau > 0)$  反因果性関数(anticausal function)
- $h(\tau) = 0 \ (\tau < 0)$  因果性関数(causal function)

となる y, hを見つければ良い

■ *y* の導入により *τ* > 0 の条件はもう考えなくて良い

# Laplace変換を用いた因果性の表現

- *y*, *h* を見つける問題をLaplace変換で表現
  - y, h のLaplace変換をY(p), H(p) とすると  $Y(p) = S_{sx}(-jp) S_{xx}(-jp)H(p)$

$$\left\{egin{array}{ll} Y(p) & \operatorname{Re}[p] < 0 & で解析的(極がない) \\ H(p) & \operatorname{Re}[p] > 0 & で解析的(極がない) \end{array} 
ight.$$

なる Y(p), H(p) を見つける問題と等価

# Laplace変換

■ Laplace変換 (通常はf(t)=0, t<0 を考える)

$$F(p) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-pt} f(t) dt$$

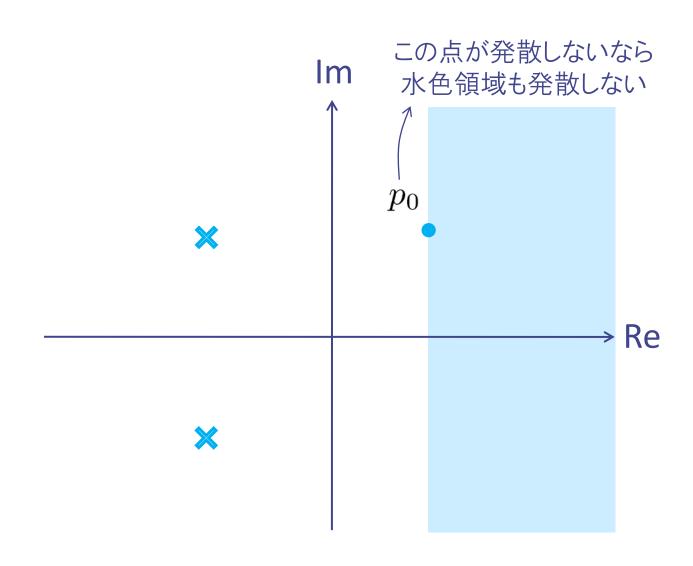
■逆Laplace変換

$$f(t) = \frac{1}{2\pi j} \int_{c-i\infty}^{c+j\infty} F(p)e^{pt}dp$$

# 右側/左側Laplace変換

- $F(p) = F_{\text{right}}(p) + F_{\text{left}}(p) \qquad p = \sigma + j\omega$ 
  - 右側Laplace変換  $F_{\mathrm{right}}(p) = \int_0^\infty e^{-pt} f(t) \mathrm{d}t$  因果性関数のLaplace変換  $c^0$
  - 左側Laplace変換  $F_{\mathrm{left}}(p) = \int_{-\infty}^{0} e^{-pt} f(t) \mathrm{d}t$
- $p = p_0$  が右側Laplace変換の収束領域にあるならば  $\operatorname{Re}(p) \geq \operatorname{Re}(p_0)$  となる p はすべて収束領域内  $(F_{\operatorname{right}}(p)$ の全ての極の実部は  $\operatorname{Re}(p_0)$  より小)

# 右側Laplace変換の収束領域



# BIBO安定性

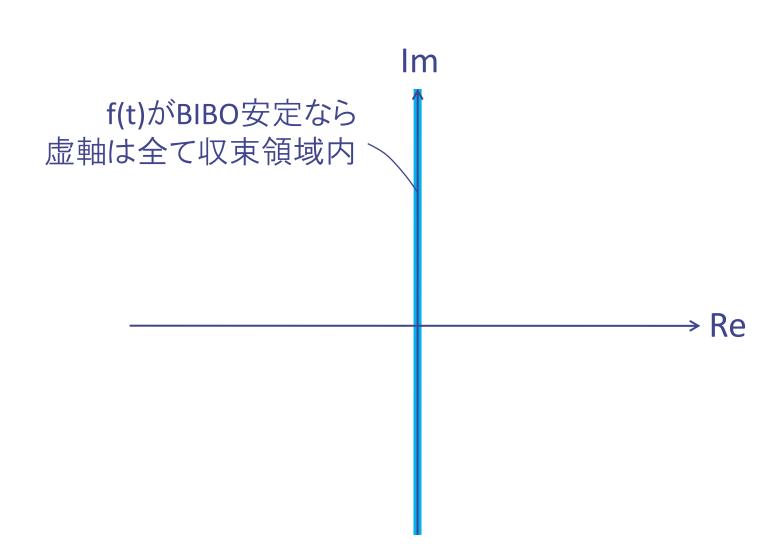
 $lacksymbol{\blacksquare}$  フィルタ f(t) がBIBO(Bounded Input, Bounded Output) 安定であるための必要十分条件:

$$\int_{-\infty}^{\infty} |f(t)| \mathrm{d}t \le C$$

= f(t)がBIBO安定であればf(t)のLaplace変換の収束領域にはs平面の虚軸が含まれる

$$\left| \int_{-\infty}^{\infty} e^{-j\omega t} f(t) dt \right| \le \int_{-\infty}^{\infty} |e^{-j\omega t} f(t)| dt \le C$$

# BIBO安定性



■ f(t)が因果性関数ならば

$$F(p) = \int_0^\infty f(t)e^{-pt}dt$$
$$= \int_0^\infty f(t)e^{-\sigma t}e^{-j\omega t}dt$$

p=p0で発散しないならば、Re[p]>Re[p0] となるようなpでも発散しない

■ f(t)がBIBO安定ならば

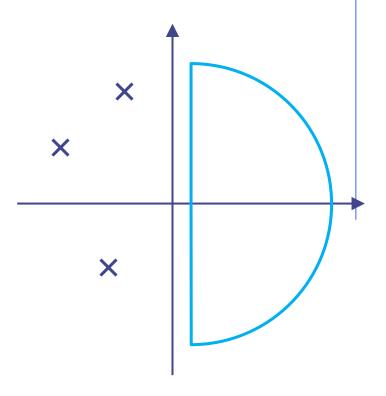
$$\left| \int f(t)e^{-j\omega t}dt \right| \le \int |f(t)e^{-j\omega t}|dt \le C$$

pが虚軸上にある場合F(p)は発散しない

f(t)がBIBO安定で因果的なフィルタであるならば、F(p)の極はすべて左半平面(虚軸は含まない)に存在する

■ F(p) が右半平面で解析的とすると, 右図の積分路に沿った積分値は0 (Cauchyの積分定理より)

$$\int_{c-iR}^{c+jR} F(p)e^{pt}dp$$
 ි ස $\rightarrow \infty$  ගදුම් $f(t)$ 



$$+ \int_{\pi/2}^{-\pi/2} F(Re^{j\theta}) e^{Rt\cos\theta + jRt\sin\theta} Re^{j\theta} jd\theta = 0$$

t < 0 に対し,  $R \to \infty$  のとき第二項  $\to 0$  より 第一項  $\to 0$  ::  $\lim_{R \to \infty} Re^{-R} = \lim_{R \to \infty} \frac{R}{e^R} = \lim_{R \to \infty} \frac{1}{e^R} = 0$ 

F(p) が右半平面で解析的(極をもたない)ならば, f(t)はBIBO安定で因果的なフィルタ

## W-H方程式の解法:(I)スペクトル分解

■W-H方程式:  $Y(p) = S_{sx}(-jp) - S_{xx}(-jp)H(p)$ 

(I) 
$$S_{xx}(-jp) = A^+(p)A^-(p)$$

$$\begin{cases} A^+(p), \ \frac{1}{A^+(p)} : \operatorname{Re}[p] > 0 \ \text{で解析的(極と零が左半平面)} \\ A^-(p), \ \frac{1}{A^-(p)} : \operatorname{Re}[p] < 0 \ \text{で解析的(極と零が右半平面)} \end{cases}$$

# スペクトル分解について

パワースペクトル密度は偶関数

$$S_{xx}(\omega) = S_{xx}(-\omega)$$
  $\longrightarrow$   $S_{xx}(\omega) = \frac{A(\omega^2)}{B(\omega^2)}$   $\longrightarrow$   $S_{xx}(-jp) = \frac{A(-p^2)}{B(-p^2)}$   $p = a$  が根なら  $p = -a$  も根

例) 
$$S_{xx}(-jp) = \frac{-p^2 + 1}{p^4 - 2p^2 + 4}$$

分子の根:-1,1

分母の根:  $\pm 1.2247 \pm j0.7071$ 

#### W-H方程式の解法:(I)スペクトル分解

 $Y(p) = S_{sx}(-jp) - A^{+}(p)A^{-}(p)H(p)$ 

$$\therefore \frac{Y(p)}{A^{-}(p)} = \frac{S_{sx}(-jp)}{A^{-}(p)} - A^{+}(p)H(p)$$

## W-H方程式の解法:(II)部分分数分解

$$\frac{Y(p)}{A^{-}(p)} = \frac{S_{sx}(-jp)}{A^{-}(p)} - A^{+}(p)H(p)$$

(II) 
$$\frac{S_{sx}(-jp)}{A^{-}(p)} = B^{+}(p) + B^{-}(p)$$
 極が左半平面

$$\begin{cases} B^+(p) : \operatorname{Re}[p] > 0 で解析的 \\ B^-(p) : \operatorname{Re}[p] < 0 で解析的 \end{cases}$$

## W-H方程式の解法:(II)部分分数分解

$$\frac{Y(p)}{A^{-}(p)} = B^{+}(p) + B^{-}(p) - A^{+}(p)H(p)$$

$$\Rightarrow \frac{Y(p)}{A^{-}(p)} - B^{-}(p) = B^{+}(p) - A^{+}(p)H(p)$$

Re[p] < 0で解析的

Re[p] > 0で解析的

左辺の逆Laplace変換は反因果性関数 右辺の逆Laplace変換は因果性関数 ⇒従って両辺はOということ!

# W-H方程式の解法:(Ⅲ)Hの決定,(Ⅳ)Yの決定

$$\frac{Y(p)}{A^{-}(p)} - B^{-}(p) = 0$$
$$B^{+}(p) - A^{+}(p)H(p) = 0$$

$$(\coprod) H(p) = \frac{B^{+}(p)}{A^{+}(p)}$$

Re[p] > 0で解析的

(**W**) 
$$Y(p) = A^{-}(p)B^{-}(p)$$
 Re[p] < 0で解析的

#### 平均二乗誤差

U上のように Y(p) を決めたときの平均二乗誤差

$$I = \mathbb{E}\left[\left|s(t) - \int_{0}^{\infty} x(t - \alpha)h(\alpha)d\alpha\right|^{2}\right]$$

$$= R_{ss}(0) - 2\mathbb{E}\left[s(t) \int_{0}^{\infty} x(t - \alpha)h(\alpha)d\alpha\right]$$

$$+ \mathbb{E}\left[\int_{0}^{\infty} \int_{0}^{\infty} x(t - \alpha)x(t - \beta)h(\alpha)h(\beta)d\alpha d\beta\right]$$

$$= R_{ss}(0) - 2\int_{0}^{\infty} R_{sx}(\alpha)h(\alpha)d\alpha + \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{\infty} R_{xx}(\alpha - \beta)h(\alpha)h(\beta)d\alpha d\beta$$

$$= R_{ss}(0) - 2\int_{0}^{\infty} R_{sx}(\alpha)h(\alpha)d\alpha + \int_{0}^{\infty} R_{sx}(\alpha)h(\alpha)d\alpha$$

$$= R_{ss}(0) - \int_{0}^{\infty} R_{sx}(\alpha)h(\alpha)d\alpha$$

#### 因果性Wienerフィルタ設計の例

$$x(t) = s(t) + n(t)$$

$$S_{ss}(\omega) = \frac{K}{\alpha^2 + \omega^2} \quad (\alpha > 0)$$

- $S_{nn}(\omega) = N \quad (N > 0)$
- $S_{sn}(\omega) = 0$  の場合

$$\longrightarrow S_{xx}(\omega) = S_{ss}(\omega) + N, \quad S_{sx}(\omega) = S_{ss}(\omega)$$

$$S_{sx}(\omega) = S_{ss}(\omega) = \frac{K}{\alpha^2 + \omega^2}$$
$$R_{sx}(\tau) = R_{ss}(\tau) = \frac{K}{2\alpha} e^{-\alpha|t|}$$

# (I)スペクトル分解

$$S_{xx}(-jp) = A^+(p)A^-(p)$$

$$S_{xx}(-jp) = \frac{K}{\alpha^2 - p^2} + N = \frac{K + N(\alpha^2 - p^2)}{\alpha^2 - p^2}$$
$$= N \frac{\beta^2 - p^2}{\alpha^2 - p^2} = N \frac{p + \beta}{p + \alpha} \frac{p - \beta}{p - \alpha}$$

ただし 
$$\beta^2 = \alpha^2 + \frac{K}{N}$$

$$\gamma \neq 0$$

$$\therefore A^{+}(p) = \frac{N}{\gamma} \frac{p+\beta}{p+\alpha}, \quad A^{-}(p) = \gamma \frac{p-\beta}{p-\alpha}$$

#### (Ⅱ)部分分数分解

$$\frac{S_{sx}(-jp)}{A^{-}(p)} = B^{+}(p) + B^{-}(p)$$

$$\frac{S_{sx}(-jp)}{A^{-}(p)} = \frac{-K(p-\alpha)}{(p^{2}-\alpha^{2})\gamma(p-\beta)} = \frac{-K}{\gamma(p+\alpha)(p-\beta)}$$
$$= \frac{N}{\gamma} \left(\frac{\beta-\alpha}{p+\alpha} + \frac{\alpha-\beta}{p-\beta}\right)$$

$$B^{+}(p) = \frac{N}{\gamma} \frac{\beta - \alpha}{p + \alpha}, \quad B^{-}(p) = \frac{N}{\gamma} \frac{\alpha - \beta}{p - \beta}$$

#### (**Ⅲ**)Hの決定

$$H(p) = \frac{B^+(p)}{A^+(p)}$$

$$H(p) = \frac{N \beta - \alpha}{\gamma} \cdot \frac{\gamma}{p + \alpha} \frac{p + \alpha}{p + \beta}$$
$$= \frac{\beta - \alpha}{p + \beta}$$
$$h(t) = (\beta - \alpha)e^{-\beta t}U(t)$$

#### (IV)Yの決定

$$Y(p) = A^{-}(p)B^{-}(p)$$

$$Y(p) = \gamma \frac{p - \beta}{p - \alpha} \cdot \frac{N}{\gamma} \frac{\alpha - \beta}{p - \beta}$$
$$= \frac{N(\alpha - \beta)}{p - \alpha}$$

#### (V)平均二乗誤差

$$I = R_{ss}(0) - \int_0^\infty R_{sx}(t) h(t) dt$$

$$(V) E[|e|^{2}]$$

$$= \frac{K}{2\alpha} - \int_{0}^{\infty} \frac{K}{2\alpha} e^{-\alpha t} (\beta - \alpha) e^{-\beta t} dt \qquad R_{sx}(\tau) = R_{ss}(\tau) = \frac{K}{2\alpha} e^{-\alpha |t|}$$

$$= \frac{K}{2\alpha} - \frac{K(\beta - \alpha)}{2\alpha} \frac{1}{\alpha + \beta}$$

$$= \frac{K(\alpha + \beta) - K(\beta - \alpha)}{2\alpha(\alpha + \beta)} = \frac{K}{\alpha + \beta}$$

$$S_{sx}(\omega) = S_{ss}(\omega) = \frac{K}{\alpha^2 + \omega^2}$$

$$R_{sx}(\tau) = R_{ss}(\tau) = \frac{K}{2\alpha} e^{-\alpha|t|}$$

#### 因果性Wienerフィルタ設計例のまとめ

$$S_{ss}(\omega) = \frac{K}{\alpha^2 + \omega^2}$$
  $R_{ss}(\tau) = \frac{K}{2\alpha} e^{-\alpha|t|}$ 

