

動特性推定法の問題

東大工茅陽一

プロセス・機器などの動特性を、試験信号を用いて、あるいは操業データから推定する問題は、近年工学全般に共通する問題として広く研究されている。ここでは、はじめに、従来の研究状況を別刷印刷物を用いて簡単に紹介したあと、その問題について論ずる。

1. 従来の手法

以下、次の仮定を行なう。

1) 対象は一入力、一出力である。

2) 対象は線形オートノマスで、

可観測である。

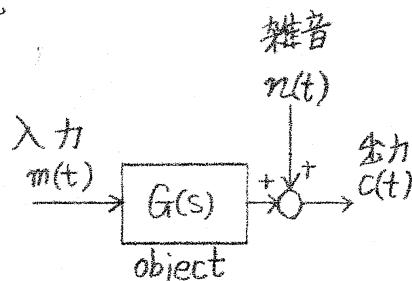


図 1

その伝達関数を $G(s)$ 、インパルス応答を $g(t)$ とする。

3) 入力 $m(t)$ と雑音 $n(t)$ は非相関である。

従来的手法は、基本的には、図2のように、対象とモデル

の出力差 $e(t)$ の二乗平均を最小とするようパラメータを定める方式をとっている。

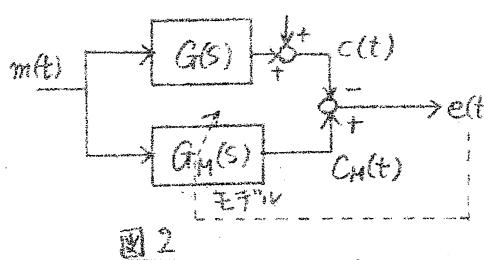


図 2

下表(1.3), 2.1, 2.2, 3.1 は線形
パラメータ推定, 3.2 は非線形
パラメータ推定の問題になつて
いる。

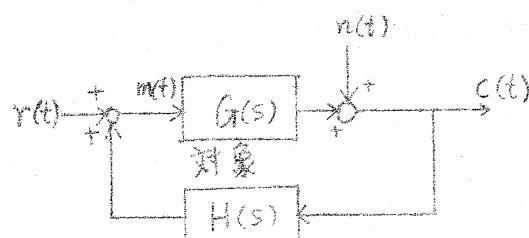
	推定量の形	分散
1.1	$g_1(\tau)$	—
1.2	$G(j\omega)$	—
1.3	$g(\tau)$ 1-エヌ方程	$\frac{K}{T} \times NSR$
2.1	$G(j\omega)$ スペクトル計算 による方程	$\frac{K}{T} \times NSR$
2.2	$g(\tau)$ 通常の最小二乗法	$\frac{K}{T} \times NSR$
3.1	$\sum k_i G_i(s)$ 線形パラメータ 最小二乗法	$\frac{K}{T} \times NSR$
3.2	$G(S, P_1, \dots, P_k)$ 非線形パラメータ 試行法	不明
3.3	$\frac{\sum a_i s^i}{2 b_i s^i}$ 3.1の变形 方程式誤差	不明

備考 1) $m(t), p_i(t)$ が定常且平均値零とし \bar{v}_1, \bar{v}_2 分散が
計算式に用いられる。
2) $T = \frac{T}{T} - T$ 長
3) $NSR = 1.07 - 1.3$ は当該周波数におけるスペクトル
 $= 2.1, 2.0, NSR$

4) 分散は正しいモデルを用いてはじめて計算

2. 共通の問題点(操業データ使用の場合)

2.1 対象がストップバック系内にあるときの特性推定



このときは、 $m(t)$ と $n(t)$ が相関をもつたため、従来の手法は適用できない。

$r(t) = \text{一定}$ の定值制御系では $G(s)$ の推定が本質的に不可能。

$n(t)$ と無相関な信号 $r(t)$ が存在するか、あるいは外部から投入しうるときは $G(s)$ の推定が可能。

2.1 の場合 $\hat{G}(j\omega) = \frac{\hat{r}_c(j\omega)}{\hat{r}_m(j\omega)}$ (1)

2.2 の場合 $\sum_{j=0}^{P-1} \left(\sum_{i=0}^{N-1} r_{ij} m_{ij'} \right) \hat{g}_{j'} \Delta = \sum_{i=0}^{N-1} r_{ij} c_i ; j=0, 1, \dots, P-1$ (2)

ただし $r_{ij} = r((i-j)\Delta), m_{ij'} = m((i-j')\Delta)$ } (3)
 $\hat{g}_{j'} = \hat{g}(j'/\Delta); 0 \leq j' \leq P-1$

このとき、推定値の分散は、両者ともほぼ同じであるが、

(1)について考えれば⁽¹⁾

$$\frac{6|\hat{G}|^2}{|\hat{G}|^2} \approx \frac{1}{w_e T} \frac{\text{ループを用いたときの出力の雜音スペクトル}}{\text{ループを用いたときの出力の信号スペクトル}} \quad (4)$$

ただし、 w_e ：ウインドウ等価帯域巾

T : データ長

したがって、負帰還系では、推定値の信頼度が一般の予想よりかなり低くなる。

2.2 線形性の検定

通常の対象は、多かれ少なかれ非線形性を有する。

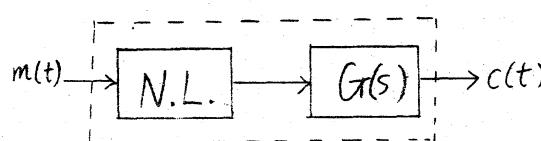


図3

図3のような形式で、非線形性が非記憶性であるときは、
N.L.と $G(s)$ の分離が可能。

しかし、一般的には、対象の線形性を検定する適当な手法
がまだあらわれていない。

2.3 非線形性により雑音・入力間に相間を生ずること。

この問題は、通信では混変調の問題としてある程度扱われ
ているが、詳しい解析はない。2.2, 2.3は、相関連した大き
な問題であろう。

3. 伝達関数推定における問題点

対象の伝達関数を定めるには

- 1) $G(j\omega)$ or $g(\tau)$ の推定 → 適合する $G(s)$ の決定
- 2) $G(s)$ の直接推定

の二つの方法が考えられる。1)は、低次の簡単なものをのぞ
いては用い得ない。

2)は、 $G(s)$ の一般表示が、パラメータの線形結合とならな
いので、解析的に推定計算を行なうるのは特定の場合にか

ぎられ、試行的手段に頼らざるを得ない。

この場合の主な問題点は次のとおりである。

1. 最適解への収束が必ずしも保証されないこと。
2. 假定したモデルの形式の適当性を検定する方法のないこと。
3. 仮に正しいモデルを用い、最適解へ収束することが保証されたとしても、解の信頼度の算定が一般に困難であること。

1) 解への収束性

試行の出発点が、最適解のある程度近くでないと収束しない可能性がある。例として、図4の場合を考える。このとき

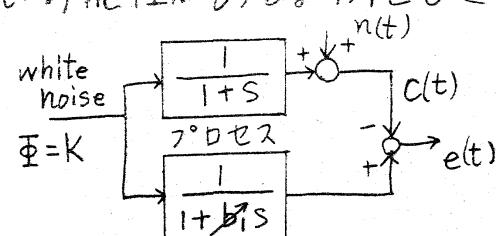


図4

$$Ee^2(t) = En^2(t) + \frac{(b_1 - 1)^2}{b_1(b+1)} \quad (5)$$

b_1 と $Ee^2(t)$ の関係は図5のようになり $b_{10} > -1/3$ なる b_{10}

より出発しないと最適解1には収束しない。したがって、推定にあたってまず何らかの方法(2.1, 2.2など)によつて対象動特性を大凡定める—guessing—が必要。

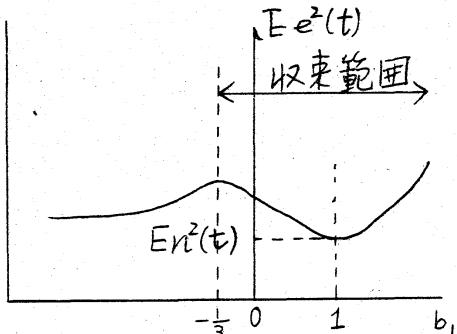
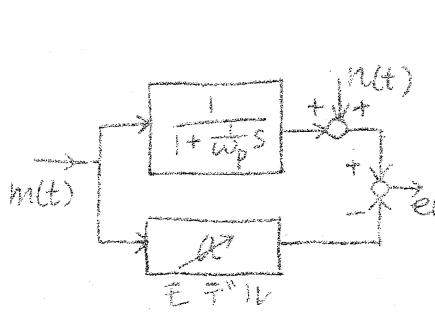


図5

2) モデルの形式の適当性

モデルが対象を正しく模擬していないと、推定したパラメータ値は、たとえ雑音のない対象でも、入力によりばらつきを生ずる。例として、図6の場合をとる。ただし



$$\dot{\theta}_{mm} = \frac{w_m^2}{w_p^2 + w_m^2} \quad (6)$$

$$\dot{\theta}_{nn} = K_n \frac{w_n^2}{w_p^2 + w_n^2} \quad (7)$$

このとき、最小二乗法によつて求

めた a の分散 σ_a^2 は $(T; \text{平均時間})^{(2)*}$

$$\sigma_a^2 \sim \frac{2}{w_m T} \left(\frac{w_m}{w_p + w_m} \frac{w_m}{w_p} + K_n \frac{w_n}{w_m + w_n} \frac{w_p + w_m}{w_p} \right) \quad (8)$$

$$\sim \frac{2}{w_m T} \cdot K_n \cdot \frac{w_n}{w_p + w_m} ; \quad w_p \gg w_m \quad (9)$$

(9) は、モデルが正しい場合に相当し、雑音のないときの a のばらつきが小さくなるときを示す。(8) の第一項が 入力のみによる a のばらつきをあらわす。

3) 正しいモデルを用いたときの解の信頼度

モデルがパラメータの線形結合として与えられたときは、

* この場合の σ_a は、通常の回帰分析法では求め得ないので近似的に求めた。 $(^{(1)}(2))$ 近似精度は $O(T^{-2})$ になる。

理論的には解の分散が求められる。しかし、この計算は一般に大きな計算量となるし、パラメータの確率分布も一般に定めにくいので、実際上信頼区間の計算は不可能に近い。

モデルがパラメータの非線形結合、たとえば

$$G_M(s) = \sum a_i s^i / \sum b_j s^j \quad (10)$$

(a_i, b_j がパラメータ) のときは、各パラメータの分散は現段階では理論的にも求め得ない。

その他 非線形特性の推定、推定値の推定量としての適当性(一般に不偏一致推定量にはなるが、最小分散・最大など)の性質は、特別な場合をのぞいてわざわざ(ない)、非定常入力時の諸問題などがあるが略する。

<文献>

1) 第 "フィードバック系内のプロセス動特性推定"

電気学会誌, 1967.3(予定)

2) 第 "相関の数解析とそのプロセス動特性計測への応用"

計測と制御 1966.2