

非線形平均化プロセスQDAP一般理論

日大生産工

○篠原 正明

情報システム研究所

篠原 健

1. はじめに

2次項を考慮した非線形平均化プロセス QDAP (Quadratic Dynamic Averaging Process) の2次項の持つ意味を一般論として解釈する。さらに、3次項以上の非線形項の意味についても考察する。

2. QDAP の定式化

QDAP は一般的には、(1)の更新式で定式化できる。(ベクトル表現式は(2), (3))。

$$x_i(t+1) = \frac{1}{n} \left(\sum_j a_{ij} x_j(t) + \sum_j \sum_k b_{ijk} x_k(t) x_j(t) \right) \quad (1)$$

$$x_i(t+1) = \frac{1}{n} (A_i x(t) + x^T(t) B_i x(t)) \quad (2)$$

$$x(t+1) = \frac{1}{n} (A x(t) + x^T(t) B x(t)) \quad (3)$$

(1)の右边を $x_j(t)$ で整理すると、(4)あるいは(5)を得る。

$$x_i(t+1) = \frac{1}{n} \sum_j (a_{ij} + \sum_k b_{ijk} x_k(t)) x_j(t) \quad (4)$$

$$x_i(t+1) = \frac{1}{n} (A_i + x(t)^T B_i) x(t) \quad (5)$$

すなわち、QDAP は等価的、形式的に(6)の時変線形DAPで表現できる。

$$x(t+1) = \frac{1}{n} \tilde{A}(t) x(t) \quad (6) \quad \tilde{A}(t) = \{\tilde{a}_{ij}(t)\} \quad (7)$$

$$\tilde{a}_{ij}(t) = a_{ij} + \sum_k b_{ijk} x_k(t) = a_{ij} + x(t)^T B_{ij} \quad (8)$$

$$\tilde{A}(t) = A + x^T(t) B \quad (9)$$

3. 2次項係数 b_{ijk} の解釈

(8)式において、総和記号の Σ の添字 k を $k \neq i, j$ と $k = i, j$ の場合に分けて総和すると(10)を得る。

$$\tilde{a}_{ij}(t) = a_{ij} + \sum_k b_{ijk} x_k(t)$$

$$= a_{ij} + \sum_{k \neq i, j} b_{ijk} x_k(t) + \sum_{k = i, j} b_{ijk} x_k(t) \quad (10)$$

(10)の右边第2項は当該一対比較 (i, j) 以外の項目 k の重み $x_k(t)$ が項目対 (i, j) 間の一対比較に及ぼす影響であり(図1)、一対比較 (i, j) の測定時に項目 k を想定するか否かの測定データから $b_{ijk} (k \neq i, j)$ を推定することができる。一方(10)の右边第3項は当該一対比較 (i, j) のどちらかの項目 $k (= i$

あるいは $j)$ が項目対 (i, j) 間の一対比較に及ぼす影響であり、一対比較 (i, j) を測定中、その項目 ij は共に想定しているわけなので係数 $b_{ijk} (k = i, j)$ の解釈とその推定は $k \neq i, j$ の場合ほど単純ではない。

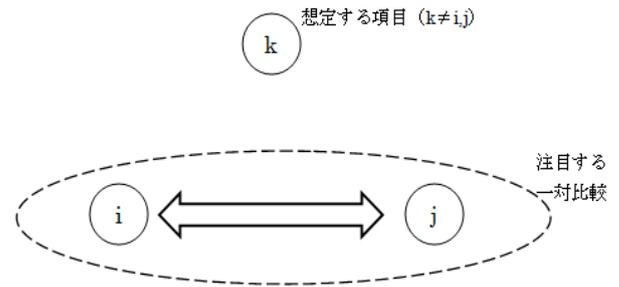


図1 項目対 (i, j) 間の一対比較に及ぼす項目 k の影響

4. 2次項係数 b_{ijk} の推定

(10)の右边第2項の係数 $b_{ijk} (k \neq i, j)$ は (i, j) 一対比較値に項目 $k (k \neq i, j)$ の重み x_k が及ぼす効果であり、 $b_{ijk} > 0 (< 0)$ ならば $x_k > 0$ が大きい(項目 k の重要度が高まる)ほど一対比較値は増加(減少)する。それを外部影響係数と呼ぶ。従って、 b_{ijk} は一般に(11)により推定することができる。

$$b_{ijk} = (a_{ij}^* - a_{ij}) / x_k \quad (11)$$

但し、 a_{ij}^* :項目 k を意識した時の (i, j) 一対比較値 (12)

a_{ij} :項目 ij のみを意識した時の (i, j) 一対比較値 (13)

x_k :項目の定常状態での重み(但し、 $\sum x_k(t) = 1$ と正規化)

一方、(10)の右边第3項の係数 $b_{ijk} (k = i$ あるいは $j)$ は (i, j) 一対比較値に当該項目 i か j が及ぼす影響であり(1)においては x_i^2 あるいは x_j^2 の2乗項として出現する。これを内部影響係数と呼ぶ。前述した通り、 (i, j) 一対比較測定中は、当然項目 i と j を想定しているわけなので、 a_{ij}^* と a_{ij} は等しく、従って、 $b_{ijk} = 0$ とするのが自然な考え方であろう。しかし、以下ではあえて $b_{ijk} \neq 0$ となる以下の状況を考察しよう。すなわち、 a_{ij}^* , a_{ij} の測定値の定義(12), (13)を以下の(14), (15)に変更することにより、(11)の推定式をそのまま使用すること

ができる。

a_{ij}^* : 項目 $k(i$ あるいは $j)$ を強く意識した時の (i,j) 一対比較値 (14)

a_{ij} : 項目 $k(i$ あるいは $j)$ の重要度を零と見なした時の一対比較値(15)

定義(14),(15)は、2つの項目、例えば[1]でりんご(項目1)とみかん(項目2)の好きな度合を一対比較で測定する時に(具体的には「 a_{12} ... りんごをみかんの何倍好きか?」)、「みかんを非常に好きな状況を想定して(強く意識) あるいはみかんを非常に嫌いな状況を想定して(重要度を零)」、りんごとみかんの一対比較アンケートに答えることを要請している。

なお、(11)において x_k は定常状態での重みとしたが、振動など定常値が一意に定まらない場合も存在する([1]参照)。

従って(11)と正規化条件 $\sum x_k(t) = 1$ を(1)(あるいは(2),(3))と連立させた QDAP が厳密アプローチとなる。

5. $n=3$ の一般論

(1)を $n=3$ の場合書き下すと(16)となる。

$$x_i(t+1) = \frac{1}{3}(a_{i1}x_1(t) + a_{i2}x_2(t) + a_{i3}x_3(t) + b_{i11}x_1(t)^2 + b_{i12}x_1(t)x_2(t) + b_{i13}x_1(t)x_3(t) + b_{i21}x_2(t)x_1(t) + b_{i22}x_2(t)^2 + b_{i23}x_2(t)x_3(t) + b_{i31}x_3(t)x_1(t) + b_{i32}x_3(t)x_2(t) + b_{i33}x_3(t)^2 \quad i=1,2,3 \quad (16)$$

内部影響係数を零とすると、(16)において、 $b_{i11} = b_{i22} = b_{i33} = 0$ なる。さらに $b_{112} = b_{212} = b_{113} = b_{313} = b_{121} = b_{221} = b_{223} = b_{323} = b_{131} = b_{331} = b_{232} = b_{332} = 0$ なので、 $i=1,2,3$ の場合について(16)を書く(と(17)~(19)となる。但し、ここで $b_{iik}(i \neq k)$ は自己評価外部影響係数であるが零とした。

$$x_1(t+1) = \frac{1}{3}(a_{11}x_1(t) + a_{12}x_2(t) + a_{13}x_3(t) + b_{123}x_2(t)x_3(t) + b_{132}x_3(t)x_2(t) \quad (17)$$

$$x_2(t+1) = \frac{1}{3}(a_{21}x_1(t) + a_{22}x_2(t) + a_{23}x_3(t) + b_{213}x_1(t)x_3(t) + b_{231}x_3(t)x_1(t) \quad (18)$$

$$x_3(t+1) = \frac{1}{3}(a_{31}x_1(t) + a_{32}x_2(t) + a_{33}x_3(t) + b_{312}x_1(t)x_2(t) + b_{321}x_2(t)x_1(t) \quad (19)$$

これより、例えば b_{123} と b_{132} は共に x_2x_3 の係数であり、(17)での x_1 更新に与える効果は同じある。一般論では、 b_{ijk} と b_{ikj} は共に x_jx_k の係数であり、 x_i 更新に与える効果は同じと言える。但し「 a_{12}^* と a_{21}^* 」(あるいは「 a_{13}^* と a_{31}^* 」)の間に逆比性が成立する等の条件が課されるので「 b_{123} と b_{213} 」(あるいは「 b_{132} と b_{312} 」)はその値を相互に融通する自由度はない。

6. $n>3$ の一般論

内部影響係数ならびに自己評価外部影響係数と共に零にするならば、(1),(8)は(20),(21)となる。

$$x_i(t+1) = \frac{1}{n} \left(\sum_j a_{ij} x_j(t) + \sum_{j \neq i} \sum_{k \neq i,j} b_{ijk} x_k(t) x_j(t) \right) \quad (i=1, \dots, n) \quad (20)$$

$$\begin{aligned} \tilde{a}_{ij} &= a_{ij} + \sum_{k \neq i,j} b_{ijk} x_k & \text{for } j \neq i \\ & a_{ij} & \text{for } j = i \end{aligned} \quad (21)$$

(21)よりわかるように、 $i \neq j$ の \tilde{a}_{ij} は、 a_{ij} に $k \neq i, j$ となる(すなわち、 i, j, k が異なる組み合わせの) $b_{ijk} x_j x_k$ の項を加えて得られる。従って、 $x_k = 0(k \in S)$ とした(すなわち、項目 $k(k \in S)$ を無視した)時の (i,j) 一対比較測定値を $a_{ij}^*(x_k = 0 | k \in S)$ とすれば、(22)の成立が望まれる。

$$a_{ij}^*(x_k = 0 | k \in S) = a_{ij} + \sum_{k \in S} b_{ijk} x_k \quad (22)$$

$|S|=1$ に限定すれば、 a_{ij}^* と a_{ij} の測定値より、[1]と同様の手順により、 b_{ijk} を推定できるが、 $|S|=2, |S|=3, \dots$ の場合も考慮して、最小自乗法などにより推定するのが厳密アプローチである。

7. 3次項の考慮

(21)の $j \neq i$ の場合に3次項(\tilde{a}_{ij} としては2次項)を考慮すると、(23)となる。

$$\tilde{a}_{ij} = a_{ij} + \sum_{k \neq i,j} b_{ijk} x_k + \sum_{k_1, k_2} b_{ijk_1 k_2} x_{k_1} x_{k_2} \quad (23)$$

右辺第2項で出現する b_{ijk} は項目 k のみを想定する場合の影響で、右辺第3項で出現する $b_{ijk_1 k_2}$ は項目 k_1 と項目 k_2 の2つの項目を同時に想定する場合の影響を表現している。なお、 b_{ijk_1} と b_{ijk_2} は右辺第2項で出現するが、これらは項目 k_1 と k_2 を独立に想定した場合の影響であり、 $b_{ijk_1 k_2}$ とは異なる。

8. おわりに

一般的な非線形QDAP: $x(t+1) = F(x(t))$ を2次項までTaylor展開近似した場合を議論した。一般的な非線形QDAPの動力学的考察等は今後の課題である。

参考文献

[1] 篠原正明、篠原健：非線形平均化プロセスQDAPの実験例、平成24年度日本大学生産工学部第45回学術講演会講演論文集(2012. 12)。