

〔論 説〕

## 順序制約情報に基づくミカエリス・メンテン式の パラメータの推定について

孫 宏 傑

### 〔要 旨〕

本稿はミカエリス・メンテン式のパラメータの推定に使われる Direct Linear Plot を順序制約情報に基づいて改良し, Direct Linear Plot 法の分散の非収束性を解決できることを明示する。また, この改良法は正規分布理論に基づいているので, ミカエリス・メンテン式のパラメータの推定は非線形回帰を使わなくても解決できることを明示する。

### 1. はじめに

ミカエリス・メンテン式<sup>2</sup> (MM 式) は酵素反応速度理論の基本的な公式である。酵素反応速度  $v$  は式

$$v = \frac{V_{\max}S}{K_m + s} \quad (1)$$

で表れる。ここで,  $s$  は基質濃度,  $V_{\max}$  は基質濃度が無限大のときの反応速度である。また,  $K_m$  は  $v = V_{\max}/2$  を与える基質濃度である。MM 式は  $s \ll K_m$  のとき,  $v \approx (V_{\max}/K_m)s$ , すなわち,  $v$  が  $s$  と比例して変化する。また,  $s \gg K_m$  のとき,  $v \approx V_{\max}$ , すなわち,  $v$  が飽和状態になり,  $s$  の効用がなくなる。MM 式で記述できる事象が自然界に多く存在し, 応用範囲が広い。また, 統計理論の分野では, MM 式が線形に変形できるので, 非線形理論ではなく, 線形理論でパラメータのよい推定と解釈ができるかと注目され, 特別な存在になっている。

MM 式のパラメータの推定問題とは実験データ  $(s_i, v_i)$ ,  $v_i = E(v_i) + e_i$ ,  $Var(v_i) = \sigma^2, i = 1, \dots, n$  から  $V_{\max}$  と  $K_m$  を推定することである。現在, 実際の応用において, ほとんどコンピュータを用いて非線形回帰で  $V_{\max}$  と  $K_m$  の推定を行う。非線形回帰は適用の条件が揃う場合, 最適解を返すが, 外れ値などがある場合, 解のロバスト性が影響されやすいという特徴がある。このため, ロバスト性のよい推定方法が求められている。Direct Linear Plot 法<sup>3,4</sup> (DLP 法) は 1970 年代に提案された 1 つのロバスト方法で,  $V_{\max}$  と  $K_m$  の推定にミディアン値を使う。ミディ

アン値を求めるには、まず実験データを  $(s, v)$  空間の代わりに  $(K_m, V_{\max})$  空間に変換する。すなわち、

$$V_{\max} = \frac{K_m + s}{s} v = \frac{v}{s} \times K_m + v \quad (2)$$

を通し、 $n$  組のデータを  $n$  本の直線に変換し、 $n^*(n-1)/2$  個の交差点を生成する。理論上、もしデータに誤差がない場合、 $n$  本の直線が一つの点に収束し、この収束点が真の  $V_{\max}$  と  $K_m$  である。しかし、実際のデータに誤差があるため、 $n^*(n-1)/2$  個の交差点が存在する。DLP 法は  $V_{\max}$  と  $K_m$  の両軸上の  $n^*(n-1)/2$  個の交差点のミディアンを推定値とする。ミディアンはロバスト性があるため、DLP 法もロバスト方法といえる。DLP 法は誤差の構造が元のまま、 $V_{\max}$  と  $v$  の確率構造は変わらない。また、ミディアンの求め方もシンプルで分かりやすい。しかし、DLP 法はミディアンの分散が非収束的という大きな問題がある。これは、 $s$  の一定範囲内で標本サイズ  $n$  が増えると、 $n$  本の直線の中に平行になる直線が出てくる可能性も増え、結果的に  $n^*(n-1)/2$  の交差点の範囲が広がると考えれば理解できる。

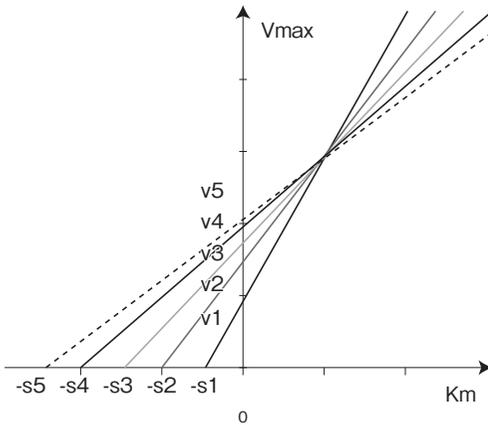


図 1. 理想状況

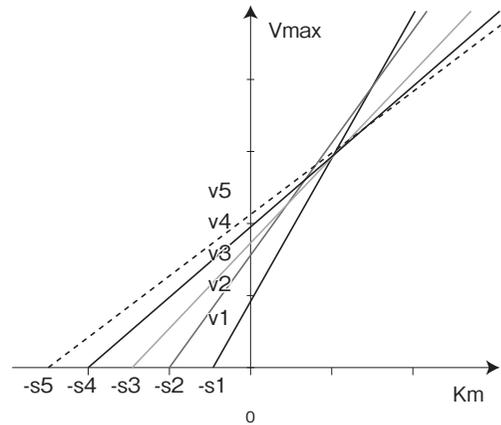


図 2. 現実状況

DLP 法は  $V_{\max}$  と  $K_m$  の解を  $(K_m, V_{\max})$  空間で処理する発想がよいが、 $(K_m, V_{\max})$  空間での直線の順序関係を利用していない。幾何学的に、図 2 の現実状況を図 1 の理想状況に訂正できれば、分散の非収束性も解決できる。本稿は  $(K_m, V_{\max})$  空間での直線の順序関係を注目し、DLP 法の改良を試みる。第 2 節で順序制約情報に基づく DLP 法の改良を理論の面から紹介する。第 3 節で、例を中心に、DLP 法、改良 DLP 法、非線形回帰法の解を比較し、改良 DLP 法が DLP 法より一定の改善が得られた。おわりに、改良 DLP 法を簡単にまとめ、これからの課題を触れておく。

## 2. 順序制約情報に基づく DLP 法の改良

本稿で提案する DLP 法の改良の基本的な考え方は、幾何学的に、図 2 の現実状況を図 1 の理想状況に訂正することである。具体的に言うと、 $v_1, v_2, \dots, v_n$  を訂正して真の値に接近させることである。これを実現するため、順序制約情報に基づく訂正が必要である。

まず、表示法を明記する。 $K_m$  軸上の  $n^*(n-1)/2$  個の交差点をと  $k_1, k_2, \dots, k_{n^*(n-1)/2}$  表し、 $k_1, k_2, \dots, k_{n^*(n-1)/2}$  を大小順序に整理し、結果を  $k_{[1]} \leq k_{[2]} \leq \dots \leq k_{[n^*(n-1)/2]}$  とする。また、式(2)の直線  $V_{\max}$  が  $K_m$  軸上の  $k_m$  点において、平均と分散は以下のとおりである。

$$E(V_{\max}) = \frac{(k_m + s)}{s} E(v) \quad (3)$$

$$\text{Var}(V_{\max}) = \left(\frac{k_m + s}{s}\right)^2 \text{Var}(v) = \left(\frac{k_m + s}{s}\right)^2 \sigma^2 \quad (4)$$

次に、図 3 の交差点  $k_{[1]}$  と  $k_{[2]}$  について考える。真の  $K_m$  が  $k_{[2]}$  より右のほうにあると仮定する。 $k_{[1]}$  は 2 つの直線  $l_q$  と  $l_t$  の交差点で、 $k_{[1]}$  の左側においては  $l_q$  が  $l_t$  の上方に、右側においては  $l_q$  が  $l_t$  の下方にある。一方、 $k_{[2]}$  においては、 $l_q$  が少なくとも  $k_{[2]}$  までに  $l_t$  の上方にあるべきで、現在の下方にあるのは順序の違反であり、訂正が必要である。

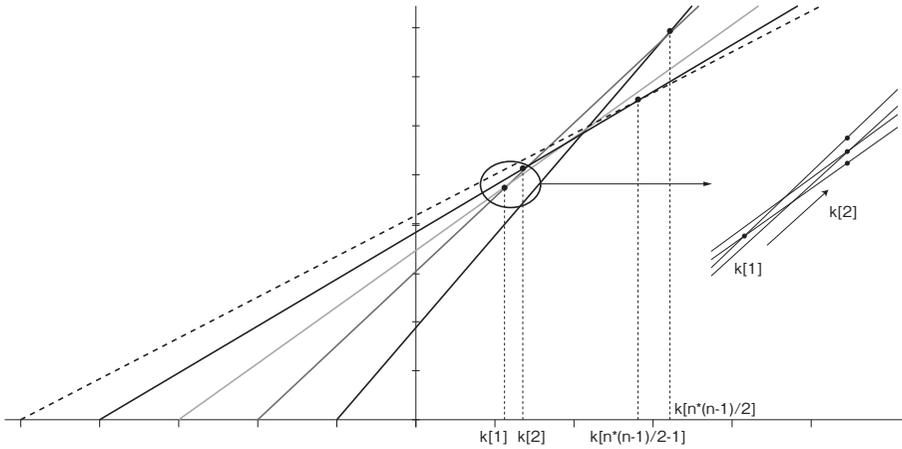


図 3. 順序違反の訂正

訂正は順序制約情報<sup>1</sup>に基づいて行う。 $k_{[2]}$  において、 $l_q$  と  $l_t$  の  $V_{\max}$  値は記号  $V_{\max,q}$  と  $V_{\max,t}$  で表すと、

$$V_{\max,q} = \frac{k_{[2]} + s_q}{s_q} v_q = \frac{v_q}{s_q} \times k_{[2]} + v_q$$

$$V_{\max,t} = \frac{k_{[2]} + s_t}{s_t} v_t = \frac{v_t}{s_t} \times k_{[2]} + v_t$$

である。また、分散は

$$\text{Var}(V_{\max,q}) = \left(\frac{k_{[2]} + s_q}{s_q}\right)^2 \sigma^2$$

$$\text{Var}(V_{\max,t}) = \left(\frac{k_{[2]} + s_t}{s_t}\right)^2 \sigma^2$$

である。 $k_{[2]}$ における訂正後の  $V_{\max}$  値は記号  $V'_{\max}$  で表し、 $V_{\max,q}$  と  $V_{\max,t}$  の重み付け平均で与える。

$$V'_{\max} = w_q \times V_{\max,q} + w_t \times V_{\max,t}$$

$$w_q = \frac{\text{Var}(V_{\max,t})^{-1}}{\text{Var}(V_{\max,q})^{-1} + \text{Var}(V_{\max,t})^{-1}}$$

$$w_t = \frac{\text{Var}(V_{\max,q})^{-1}}{\text{Var}(V_{\max,q})^{-1} + \text{Var}(V_{\max,t})^{-1}}$$

$V'_{\max}$  を求めた後、次に  $v_q$  と  $v_t$  を訂正する。

$$v'_q = \frac{s_q}{k_{[2]} + s_q} V'_{\max}$$

$$v'_t = \frac{s_t}{k_{[2]} + s_t} V'_{\max}$$

これで、一つの訂正がおわる。訂正の結果、 $v'_q \geq v_q$ ,  $v'_t \leq v_t$  となる。

同じように、右側からの違反があれば、同様に訂正を行う。

### DLP 改良法のアルゴリズム

1. 実験データから  $(K_m, V_{\max})$  空間上の  $n^*(n-1)/2$  個の交差点を求める。計算式は下記のとおりである。

$$V_{ij} = \frac{s_i - s_j}{s_i - s_j}, \quad K_{ij} = -\frac{v_i - v_j}{v_i - v_j}, \quad i, j = 1, \dots, n, i \neq j$$

2.  $K_m$  軸上の  $n^*(n-1)/2$  個の交差点  $k_1, k_2, \dots, k_{n^*(n-1)/2}$  から、 $k_{[1]} \leq k_{[2]} \leq \dots \leq k_{[n^*(n-1)/2]}$  を求める。
3. 左側から 1 番目と 2 番目の距離を計算し、また右側からも 1 番目と 2 番目の距離を計算する。もし、左側の距離が大きい場合、左側から訂正する。逆の場合は、右側から訂正する。
4. 訂正は例えば左側から行う場合、訂正の後、交差点を計算しなおしてから、右側から訂正を行う。最初右側から行う場合、訂正の後、交差点を計算しなおしてから、左側から訂正を行う。

5.  $k_{[1]}$ と  $k_{[n^{(n-1)/2}]}$ の距離が指定の値より大きい場合, 2. に戻して繰り返し訂正を行う。もし, 指定の値より小さい場合, その時点, 訂正を終了し,  $K_m$ と  $V_{\max}$  のミディアンを推定値とする。

DLP 改良法は元の DLP 法と比べると,  $K_m$ と  $V_{\max}$  の求め方が煩雑になる。また, DLP 改良法は真の  $K_m$  が  $k_{[1]}$ と  $k_{[n^{(n-1)/2}]}$ の中央部にあると仮定したので (DLP 法と同じ仮定), 両側から範囲を狭めるアプローチを取っている。このアプローチが  $K_m$ と  $V_{\max}$  への接近と同時に, 分散の非収束性の問題も解決できた。また, DLP 法と同様に, もしすべての直線が平行の場合, 解はない。

### 3. 例

DLP 改良法, DLP 法と非線形回帰の比較を行うため, R.J. Ritchie and T. Prvan<sup>5</sup>のデータ (表 1) を利用する。このデータセットの真の  $K_m$  値が 0.560~0.766の間にあると上記の論文が記した。

表 1. 反応速度と基質濃度のデータセット

基質濃度 s	反応速度 v
0.138	0.148
0.220	0.171
0.291	0.234
0.560	0.324
0.766	0.390
1.460	0.493

DLP 法, DLP 改良法と非線形回帰の結果が表 2 にまとめた。改良 DLP 法で得られた  $K_m$  値は区間 0.560~0.766に入ったことに対し, DLP 法の  $K_m$  値は入らなかった。また, DLP 法より, DLP 改良法の  $K_m$ と  $V_{\max}$  の値が非線形回帰の解に近いが, 予見したほどではなかった。この原因が両側から 1 回ずつ接近させることから来たかもしれない。継続研究の必要がある。また, DLP 改良法で処理中, 1 回目の交差点の計算のとき,  $K_m$ と  $V_{\max}$  の値がともにマイナスのケースが発生し, 改良 DLP 法によりプラスに訂正できた。

表 2. DLP 法, DLP 改良法と非線形回帰の結果

	DLP 法	改良 DLP 法	非線形回帰
Km	0.529	0.567	0.597
Vmax	0.660	0.675	0.690

#### 4. おわりに

ミカエリス・メンテン式を変形し、線形回帰の方法でパラメータを求める方法として、Lineweaver-Burk plot, Hanes-Woolf plot がよく知られている。この両方法は変形によって元の確率構造が破壊され、確率構造に基づく改良は不可能である。一方、Direct Linear Plot 法は元の確率構造が維持され、その確率構造に基づく改良が考えられる。

本稿は順序制約情報に基づいてミカエリス・メンテン式のパラメータの推定する Direct Linear Plot の改良を試みた。まだ初歩的な研究で、方向性的に行けるとということが確認できた。アルゴリズムの再検討、推定量の評価方法等々の課題がまだ多くあり、継続研究の必要がある。

#### 参 考 文 献

1. R.E. Barlow, D.J. Bartholomew, J.M. Bremner and H.D. Brunk (1972), *Statistical Inference under Order Restrictions*, John Wiley & Sons, New York
2. D.M. Bates (1988), *Nonlinear Regression Analysis and Its Applications*, 33-36. John Wiley & Sons, New York
3. A. Cornish-Bowden (1981), *Robust Estimation in Enzyme Kinetics*, in *Kinetic Data Analysis: Design and Analysis of Enzyme and Pharmacokinetic Experiments*, edited by L. Endrenyi, Plenum Press, New York and London, 105-119.
4. R. Eisenthal and A. Cornish-Bowden(1974), *The Direct Linear Plot*, *Biochem. J.*139, 715-720
5. R.J. Ritchie and T. Prvan (1996), *Current Statistical Methods for Estimating the Km and Vmax of Michaelis-Menten Kinetics*, *Biochemical Education*, 24(4), 196-206