

الطرائق اللامعلمية في تقدير نموذج المعاملات المتغيرة دراسة مقارنة

أ.د. ظافر حسين رشيد* م.م. حسام عبد الرزاق رشيد**

المستخلص

ان المشكلة الرئيسية لبحث ودراسة اي ظاهرة هي في كيفية اعتماد التحليل المناسب الذي يمكننا من الاعتماد على اساسه في اتخاذ العديد من القرارات التي ترتقي لحل تلك الظاهرة وان فهمنا للظاهرة يمثل المرحلة الاولى اذ سنتمكن من جمع كل المعلومات ذات الصلة بها وتمثيلها بطريقة ذات معنى لكي يتسنى لنا رؤية العلاقات بين المعلومات المختلفة. من المعروف سابقاً ان قيم معاملات أنموذجيات الانحدار الخطية تكون ثابتة (Fixed) على مدى جميع المشاهدات علماً ان تلك المعلمات تكون غير معلومة وينصب الاهتمام على تقدير قيمها. حديثاً تم التوجه في بعض الحالات التطبيقية على دراسة أنموذجيات خطية تكون معلماتها ذات قيم متغيرة بمعنى ان تلك المعلمات يمكن اعتبارها دالة تعتمد على احد المتغيرات المستقلة ان هذه الهيكلية في بناء الأنموذج بين المتغيرات المستقلة والمتغير المعتمد تعرف بأنموذجيات المعاملات المتغيرة (Varying Coefficient Models) ((VCM)) وقد تم تقدير معاملات أنموذج المعاملات المتغيرة بأعتماد الطرائق اللامعلمية وهي طريقة النواة لمتعدد الحدود الموضعي ((LPK) Local Polynomial Kernel) وطريقة انحدار الشريحة ((RS) Regression Spline) اذ تم استخدام اسلوب المحاكاة لاجل المقارنه ووجد ان طريقة LPK هي الافضل .

مصطلحات البحث: أنموذج المعاملات المتغيرة، طريقة النواة لمتعدد الحدود الموضعي، طريقة انحدار الشريحة، معيار العبور الشرعي العام .

Abstract

The main problem to search and study any phenomenon is how the adoption of appropriate analysis that we can employ to take many decisions that elevate resolve this phenomenon, and our understanding of the phenomenon represents the first phase as it will be able to collect all the relevant information out and represented in a meaningful way between different information. Previously known that parameters of linear regression be fixed over all the observations and those parameters are unknown and the focus to estimate it. Recently was addressed in some cases to study linear models which the parameters are variable in the sense that those parameters can be considered as a function dependent on a independent variable. This structural building model between the independent variables and the dependent variable known as Varying Coefficient Models (VCM) . We estimate the varying coefficients by using nonparametric methods which is the Local Polynomial Kernel (LPK) and Regression Spline (RS), and by

* جامعة بغداد / كلية الادارة والاقتصاد .

** الجامعة المستنصرية / كلية الادارة والاقتصاد .

مقبول للنشر بتاريخ 2013/12/9

مستل من أطروحة دكتوراة

using simulation technique for comparison we found that the LPK method is the best.

Keywords: Varying Coefficient Model, Local Polynomial Kernel, Regression Spline, Generalized Cross Validation.

1. المقدمة

أنموذجات المعاملات المتغيرة (VCM) Varying Coefficient Models) تعد بديل للأنموذجات التجميعية (Additive Models) كما انها تعتبر توسيع للمعلمي لأنموذجات الانحدار الخطية، على عكس الأنموذجات المعلمية التي تهمل الطبيعة الديناميكية للعلاقات بين المتغيرات فإن أنموذجات المعاملات المتغيرة تسمح لمعاملات الأنموذج بالتغير اعتماداً على متغيرات مستقلة معينة وبالتالي تمكنها من استكشاف الانماط الديناميكية التي تتصف بها البيانات وتمثيل العلاقات بشكل جيد وكفوء. لهذه الأنموذجات تطبيقات واسعة في العديد من المجالات كالاقتصادية والمالية والصحية والبيئية وغيرها. بالإضافة لأنموذجات المعاملات المتغيرة هناك الأنموذجات شبه المعلمية التي تبني على اساس ان تأثير احد المتغيرات التوضيحية يكون متغيراً في حين بقية المتغيرات التوضيحية تكون تأثيراتها ثابتة [2][9][3]. ان المشكلة التي تعاني منها الطرائق اللامعلمية هي البعدية (الابعاد) (Curse of Dimensionality) تلك المشكلة تجعل الطرائق اللامعلمية ضعيفة عملياً وذلك عندما يكون هنالك اكثر من متغير توضيحي، ولتفادي هذه المشكلة سنستخدم الأنموذجات التجميعية (Additive) أو أنموذجات المعاملات المتغيرة (VCM) والتي تعد من الأنموذجات الشبه معلمية (Semiparametric) من ناحية الهيكلية. اقترح كل من Hastie و Tibshirani في عام (1993) استخدام أنموذجات المعاملات المتغيرة العامة (General Varying Coefficient Models) في تمثيل عدة تطبيقات وأستخدم كل من Fan و Zhang في عامي (1999 و 2000) طريقة المرحلتين (Two-Step) في تقدير معاملات أنموذج المعاملات المتغيرة أيضاً استخدم كل من Cai و Fan و Yao في عام (2000) أنموذج المعاملات المتغيرة في بيانات السلاسل الزمنية غير الخطية وفي عام (2002) اقترح Huang وآخرون استخدام تمهيد الشريحة في توفيق أنموذج المعاملات المتغيرة [10]. لتقدير معاملات أنموذج المعاملات المتغيرة يمكن اعتماد الطرائق اللامعلمية اذ يهدف البحث الى تناول طريقة النواة لمتعدد الحدود الموضعي (LPK) Local Polynomial Kernel)) وبتوظيف دالة نواة مقترحة ومقارنتها مع طريقة انحدار الشريحة ((RS) Regression Spline)). تمت المقارنة باستخدام المحاكاة فيما يخص تقدير الدالة التي بموجبها يعتمد معامل المتغير التوضيحي على متغير مستقل آخر.

2. الجانب النظري

1-2 أنموذجات المعاملات المتغيرة ((VCM) Varying Coefficient Models)

ان صيغة الأنموذجات التجميعية المعممة ((GAM) Generalized Additive Models) والمبينة بالصيغة التالية التي تفترض ان الاستجابة عبارة تركيب خطي لمجموعة الدوال غير المعلومة [10].

$$E(y) = a_1(x_1) + a_2(x_2) + \dots + a_L(x_L) \quad \dots (1)$$

اذ ان $E(y)$ يمثل توقع متغير الاستجابة y وان $x_k, k=1,2,\dots,L$ هي المتغيرات التوضيحية وان a_k تمثل دوال غير محددة بدلالة المتغيرات التوضيحية (التي نريد تقديرها) غير ان هنالك حالات تكون فيها معاملات المتغيرات التوضيحية غير ثابتة وانما هي دالة تعتمد على متغير آخر مما يجعلها ذات قيمة متغيرة والأنموذج الرياضي الانسب لوصف مثل هذه العلاقات يعرف بأنموذج المعاملات المتغيرة ((VCM) Varying Coefficient Model) وصيغته الرياضية تكتب كالآتي [4][5]:

$$y_t = \sum_{k=1}^L a_k(u_t) x_{tk} + \varepsilon_t, \quad t=1,2,\dots,n \quad \dots (2)$$

اذ ان $y_t, t=1,2,\dots,n$ يمثل متغير قيم الاستجابة وان $x_{tk}, k=1,2,\dots,L$ هي المتغيرات التوضيحية المراد تقدير تأثيرها على متغير الاستجابة y اما $a_k(u_t)$ فتتمثل بمعاملات المتغيرات التوضيحية في معادلة الانحدار والتي هي عبارة عن دالة في المتغير u وليست ثابتة و ان ε_t تشير الى الخطأ عند الزمن t وهو متغير عشوائي بمتوسط صفر وتباين ثابت σ^2 . من الأنموذج (2) نلاحظ ان المتغيرات u تؤثر في المعاملات $a_k(u_t)$ الامر الذي يؤدي الى جعلها ذات قيمة متغيرة وليست ثابتة ومن خلال اعتمادية تلك المعاملات على المتغيرات u نجد انها تؤدي الى حالة خاصة من التفاعل بين المتغير u والمتغير التوضيحي x .

2-2 طريقة النواة لمتعدد الحدود الموضعي ((LPK) Local Polynomial Kernel) [5] [8]
 تعتمد طريقة النواة لمتعدد الحدود الموضعي على فكرة تقريب معاملات المتغيرات التوضيحية لأنموذج المعاملات المتغيرة، والمبين في الصيغة (2) إذ أن تلك المعاملات $a_k(u)$ هي عبارة عن دوال في المتغير u . هذا التقريب يعتمد بالدرجة الأساس على متعدد الحدود من الدرجة p وكذلك النقطة الثابتة u_0 ، بفترض أن الدالة $a_k(u)$ التي نود تقديرها تمتلك مشتقات مستمرة لغاية المشتقة $p+1$ وباعتماد على تقريب تايلر (Taylor Expansion) يمكن كتابة الدالة $a_k(u)$ وكالاتي:

$$a_k(u) = \sum_{j=0}^p \frac{1}{j!} a_k^{(j)}(u_0)(u_i - u_0)^j$$

$$= \sum_{j=0}^p \beta_{jk} (u_i - u_0)^j \quad \dots (3)$$

إذ أن $\beta_{jk} = \frac{1}{j!} a_k^{(j)}(u_0)$ تمثل المعاملات التي سنقوم بتقديرها وأن $a_k^{(j)}(u_0)$ تمثل مشتقة الدالة $a_k(u_0)$ للترتبة j عند النقطة u_0 . أن متعدد الحدود (3) يمكننا من التقدير الموضعي لمعاملات متعدد الحدود β_{jk} ، $j = 0, 1, \dots, p$ وذلك بتصغير معيار المربعات الصغرى الموزون (Weighted Least Squares (WLS)) والذي يكتب بهيئة المصفوفات وكالاتي:

$$\min_{\beta} (Y - X\beta)^T W (Y - X\beta) \quad \dots (4)$$

إذ أن $Y = [y_1, y_2, \dots, y_n]^T$ يمثل متجه لقيم الاستجابة ذو درجة $n \times 1$ وأن X تمثل مصفوفة التصميم ذات درجة $n \times (p+1)L$ والتي تكتب كالاتي:

$$X = \begin{bmatrix} x_1^T & (u_1 - u_0)x_1^T & \dots & (u_1 - u_0)^p x_1^T \\ x_2^T & (u_2 - u_0)x_2^T & \dots & (u_2 - u_0)^p x_2^T \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ x_n^T & (u_n - u_0)x_n^T & \dots & (u_n - u_0)^p x_n^T \end{bmatrix}$$

علما أن x_t^T ، $t = 1, 2, \dots, n$ تحدد تبعا لعدد المتغيرات التوضيحية وتكتب كالاتي:

$$x_t = [x_{t1}, x_{t2}, \dots, x_{tL}]^T, \quad t = 1, 2, \dots, n$$

أما المصفوفة W فتمثل مصفوفة قطرية للالوزان من الدرجة $n \times n$ وتكتب كالاتي:

$$W = \text{diag} \{K_h(u_t - u_0)\}, \quad t = 1, 2, \dots, n$$

إذ أن K_h يتم تحديدها بالاعتماد على دالة النواة K إذ تم اعتماد دالة النواة المتمثلة بالصيغة الرياضية التالية والتي تم اقتراحها من قبل الباحثين:

$$K(u) = \frac{3315}{4096} (1 - u^4)^4, \quad I_{\{|u| \leq 1\}}$$

وباعتماد الصيغة التالية K_h إذ أن عرض الحزمة (Bandwidth) الذي يرمز له بـ h

$$K_h(u_t - u_0) = \frac{1}{h} K\left(\frac{1}{h}(u_t - u_0)\right) \quad \dots (5)$$

أن دالة $K_h(\cdot)$ نحصل عليها بأعادة احتساب دالة النواة $K(\cdot)$ وتحديد عرض الحزمة المناسب الذي يكون ذو قيمة موجبة ($h > 0$) ويستخدم لتحديد البيانات ضمن مدى الجوار الموضعي (Local Neighborhood)، والمعروف بالشكل $I_h(u_0) = [u_0 - h, u_0 + h]$. أن دالة النواة تمكننا من تحديد المشاهدات ضمن المدى $I_h(u_0)$ التي تساهم في توفير منحنى دالة الانحدار عند نقطة (u_0) . أن متجه

المعاملات المراد تقديره هو $\beta = [\beta_0^T, \beta_1^T, \dots, \beta_p^T]$ وتكون ذات سعة $(p+1)L \times 1$ ، إذ أن عناصر هذا المتجه هي β_j^T ، $j = 0, 1, \dots, p$ وتحدد بشكل عام تبعاً لعدد المتغيرات التوضيحية وتمثل بالمتجه $\beta_j = [\beta_{j1}, \beta_{j2}, \dots, \beta_{jL}]^T$ ، $j = 0, 1, \dots, p$ والصيغة التقديرية لمتجه معاملات متعدد الحدود الناتج من تصغير معيار المربعات الصغرى الموزون والمبين بالصيغة (4) تكتب كالآتي:

$$\hat{\beta} = (X^T W X)^{-1} X^T W Y \quad \dots (6)$$

بإيجاد تقدير معاملات دوال متعدد الحدود نتمكن من إيجاد مقدر الدالة $a_k^{(j)}(u_o)$ والذي يكتب وفق الصيغة الآتية:

$$\hat{a}_k^{(j)}(u_o) = j! e_{(j,k)}^T (X^T W X)^{-1} X^T W Y \quad \dots (7)$$

إذ أن $e_{(j,k)}$ تمثل متجه احادي (Unit Vector) ذو درجة $((p+1)L \times 1)$ والذي يحتوي على واحد عند الموقع (j, k) أما المواقع المتبقية فتكون اصفار. ومن الجدير بالملاحظة أن الاهتمام ينصب على إيجاد مقدر الدالة $a_k^{(j)}(u_o)$ عندما $(j = 0)$ أي عند المشتقة الصفرية لتلك الدالة والمثلة بالآتي:

$$\hat{a}_k(u_o) = e_k^T (X^T W X)^{-1} X^T W Y \quad \dots (8)$$

أن تعويض تقدير المعاملات المتغيرة (8) في معادلة الانحدار (2) يمكننا من إيجاد القيم التنبؤية لمتغير الاستجابة y_t ، $t = 1, 2, \dots, n$

$$\hat{y}_t = \sum_{k=1}^L \hat{a}_k(u_t) x_{tk} \quad , t = 1, 2, \dots, n \quad \dots (9)$$

3-2 طريقة انحدار الشريحة ((RS) Regression Spline)

في حالة اعتماد طريقة انحدار الشريحة في تقدير معاملات أنموذج المعاملات المتغيرة فإن التقريب في هذه الطريقة يعتمد على دوال أساس قوة القطع التي تكتب كالآتي [7] [13] [8]:

$$1, u, \dots, u^p, (u - \kappa_1)_+^p, \dots, (u - \kappa_K)_+^p \quad \dots (10)$$

وبالاعتماد على دوال أساس قوة القطع التي تتضمن $p + K + 1$ من الدوال باعتماد متعدد الحدود من الدرجة p وعدد K من العقد فإن معاملات الأنموذج المتغيرة يمكن التعبير عنها وكالآتي:

$$a_k(u) = \sum_{j=0}^p \beta_{jk} u^j + \sum_{r=1}^K \beta_{(p+r)k} (u - \kappa_r)_+^p \quad \dots (11)$$

إذ أن $(\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_p, \beta_{p+1}, \dots, \beta_{p+K})$ تمثل معاملات دوال أساس قوة القطع (10) إذ أن تسمية انحدار الشريحة يرتبط بدرجة متعدد الحدود p المعتمدة فإذا كانت $p + 1$ يطلق عليها انحدار الشريحة الخطية (Linear) أما إذا كانت $p = 2$ فيطلق عليها انحدار الشريحة التربيعية (Quadratic) وإذا كانت $p = 3$ فتسمى انحدار الشريحة التكعيبية (Cubic)، ويمكن إعادة كتابة دالة معاملات الأنموذج المتغيرة بهيئة المصفوفات وكالآتي:

$$a_k(u) = Z \beta \quad \dots (12)$$

إذ أن Z هي مصفوفة التصميم ذات سعة $n \times (p + K + 1)L$ وتكتب كالآتي:

$$Z = \begin{bmatrix} x_1^T & u_1 x_1^T & \dots & u_1^p x_1^T & (u_1 - \kappa_1)_+^p x_1^T & \dots & (u_1 - \kappa_K)_+^p x_1^T \\ x_2^T & u_2 x_2^T & \dots & u_2^p x_2^T & (u_2 - \kappa_1)_+^p x_2^T & \dots & (u_2 - \kappa_K)_+^p x_2^T \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_n^T & u_n x_n^T & \dots & u_n^p x_n^T & (u_n - \kappa_1)_+^p x_n^T & \dots & (u_n - \kappa_K)_+^p x_n^T \end{bmatrix}$$

وان $x_t, t = 1, \dots, n$ تكتب تبعاً لعدد المتغيرات التوضيحية كالآتي:

$$x_t = [x_{t1}, x_{t2}, \dots, x_{tL}]^T$$

وان β هو متجه معاملات دوال اساس القطع ذو سعة $(p+K+1)L \times 1$ ويكتب كالآتي:

$$\beta = [\beta_o^T, \dots, \beta_p^T, \beta_{p+1}^T, \dots, \beta_{p+K}^T]^T$$

وان $\beta_q, q = 0, 1, \dots, m, m = p + K + 1$ تكتب تبعاً لعدد المتغيرات التوضيحية وكالآتي:

$$\beta_q = [\beta_{q1}, \beta_{q2}, \dots, \beta_{qL}]^T$$

وبالاعتماد على معيار المربعات الصغرى الاعتيادية ((OLS) Ordinary Least Square والمبين كالآتي:

$$\min_{\beta} (Y - Z\beta)^T (Y - Z\beta) \quad \dots (13)$$

يمكن الحصول على تقدير المربعات الصغرى لمتجه معاملات دوال اساس قوة القطع وفق الصيغة الآتية:

$$\hat{\beta} = (Z^T Z)^{-1} Z^T Y \quad \dots (14)$$

اذ ان $Y = [y_1, y_2, \dots, y_n]^T$ يمثل متجه لقيم الاستجابة ذو درجة $(n \times 1)$ ، وان Z كما ذكرت في اعلاه. ومن تقدير معاملات دوال اساس قوة القطع نحصل على تقدير معاملات النموذج المتغيرة وكالآتي:

$$\hat{a}_k(u) = Z \hat{\beta} = Z (Z^T Z)^{-1} Z^T Y \quad \dots (15)$$

وبذلك يمكننا ايجاد متجه الاستجابة المقدر تبعاً الى نقاط الزمن $t = 1, 2, \dots, n$ وكالآتي:

$$\hat{y}_t = \sum_{k=1}^L \hat{a}_k(u_t) x_t \quad \dots (16)$$

4-2 الممهّدات الخطية (Linear Smoothers) [14]

الممهّد الخطي يعرف بانه التعبير عن متجه قيم متغير الاستجابة المقدر $\hat{y}$ ولكل قيمة من قيم المتغير التوضيحي بهيئة تركيبة خطية في متجه قيم متغير الاستجابة الحقيقية y ويعتبر الممهّد خطياً اذا استطعنا ان نكتب متجه قيم متغير الاستجابة المقدر $\hat{y}$ بدلالة متجه قيم متغير الاستجابة الحقيقية y وفق الصيغة المبسطة الآتية:

$$\hat{y} = A_{\rho} y \quad \dots (17)$$

اذ ان $\hat{y} = [\hat{y}_1, \dots, \hat{y}_n]^T$ يمثل متجه قيم متغير الاستجابة المقدر وان A_{ρ} هي مصفوفة من الدرجة $n \times n$ تعرف بمصفوفة التمهيد (Smoothing Matrix) والتي تأخذ صيغاً مختلفة تبعاً لطريقة التقدير المعتمدة والتي تعتمد بدورها على معلمة التمهيد ρ (Smoothing Parameter).

1-4-2 درجة حرية النموذج ((df) degree of freedom

درجة حرية التمهيد تستخدم كمقياس لتحديد عدد المعلومات ذات التأثير والمتضمنة في النموذج فمثلاً في انحدار الشريحة درجة حرية التمهيد تساوي $m = p + K + 1$ والتي تمثل عدد دوال الاساس متعددة الحدود من الدرجة p مضافاً اليها دوال قوة القطع K . ان درجة حرية التمهيد يعبر عنها بأثر (Trace) مصفوفة التمهيد A_{ρ} اي ان :

$$df = tr(A_{\rho}) = \sum_{t=1}^n a_{tt} \quad \dots (18)$$

اذ ان a_{tt} هي العناصر القطرية للمصفوفة A_{ρ} [14].

2-4-2 معيار العبور الشرعي ((CV) Cross Validation)

معيار العبور الشرعي CV_ρ يستعمل بشكل واسع لاختيار انساب قيمة لمعلمة التمهيد ρ اذ ان صيغته تكتب بالشكل الاتي:

$$CV_\rho = n^{-1} \sum_{t=1}^n \left\{ \frac{y_t - \hat{y}_t}{1 - a_{tt}} \right\}^2 \quad \dots (19)$$

اذ ان a_{tt} تمثل العنصر t من عناصر القطر في مصفوفة التمهيد A_ρ وبذلك سيكون بإمكاننا حساب قيمة العبور الشرعي لكل قيمة من قيم معلمة التمهيد ρ . نلاحظ من الصيغة (19) ان هذا المعيار يعتمد على الانحرافات المشاهدة $y_t - \hat{y}_t$ وعناصر القطر الرئيسي لمصفوفة التمهيد فقط مما يسهل عملية الحساب [14].

3-4-2 معيار العبور الشرعي العام ((GCV) Generalized Cross Validation)

يعد معيار العبور الشرعي العام GCV تقريب لمعيار العبور الشرعي CV اذ يستعمل لاختيار انساب قيمة لمعلمة التمهيد ρ ويمكن الحصول على معيار العبور الشرعي العام GCV من صيغة معيار العبور الشرعي CV المبين بالصيغة (19) وذلك باستبدال عناصر القطر الرئيسي a_{tt} لمصفوفة التمهيد A_ρ بمعدلها اي ان

$$n^{-1} \sum_{t=1}^n a_{tt} = n^{-1} \text{tr}(A_\rho) = df / n \quad \text{وبهذا فان صيغة معيار العبور الشرعي العام GCV تكون بالشكل الاتي [14]:}$$

$$GCV_\rho = \frac{n^{-1} \sum_{i=1}^n [y_i - \hat{y}_i]^2}{\{1 - \text{tr}(A_\rho) / n\}^2} = n^{-1} SSE_\rho / (1 - df / n)^2 \quad \dots (20)$$

3. الجانب التجريبي

لغرض تطبيق طرائق التقدير اللامعلمية المعتمدة التي تم ذكرها في اعلاه تم اعتماد اسلوب المحاكاة (Simulation) والذي يحاكي عدداً كبيراً من الحالات الافتراضية المماثلة لنظيراتها في الواقع العملي بما يضمن شمولية اكبر للنتائج المتوقعة وذلك لأعتمادها في عملية التقدير والمقارنة بين تلك الطرائق المعتمدة في تقدير أنموذج المعاملات المتغيرة. تم تنفيذ تجارب المحاكاة بأعتماد ثلاث حجوم للعينات هي ($n_3=150, n_2=100, n_1=50$) وذلك لتوليد البيانات الخاصة بالمتغيرات العشوائية المتضمنة في أنموذج المعاملات المتغيرة (VCM) اذ تم تكرار كل تجربة 1000 مرة وذلك لاجل الحصول على نتائج متسقة. لقد تم الاعتماد على عدة دوال رياضية مختلفة لتمثيل المعاملات المتغيرة للمتغير التوضيحي حيث تم مراعاة الصيغة الخطية واللاخطية في تلك الدوال ودرج ادناه الدوال المعتمدة :

$$a(u) = 2u$$

$$a(u) = 2u + 1$$

$$a(u) = 8(u - 0.5)^2$$

$$a(u) = 1 - 48u + 218u^2 - 315u^3 + 145u^4$$

$$a(u) = u + 2 \exp(-16u^2)$$

الدالة الخطية بوجود حد ثابت [1] [12]

الدالة من الدرجة الثانية [15]

الدالة من الدرجة الرابعة [1] [11]

الدالة الغير خطية [1] [6]

وبالاعتماد على دوال المعاملات المتغيرة المذكورة اعلاه يمكن كتابة صيغة أنموذج المعاملات المتغيرة والتي ستجري محاكاتها وكالاتي:

$$y = (2u)x + \epsilon$$

$$y = (2u + 1)x + \epsilon$$

$$y = 8(u - 0.5)^2 x + \epsilon$$

$$y = (1 - 48u + 218u^2 - 315u^3 + 145u^4)x + \epsilon$$

$$y = (u + 2 \exp(-16u^2))x + \epsilon$$

الأنموذج الخطي

الأنموذج الخطي

الأنموذج من الدرجة الثانية

الأنموذج من الدرجة الرابعة

الأنموذج الغير خطي

تضمن تنفيذ تجارب المحاكاة حول أنموذجات المعاملات المتغيرة كتابة عدة دوال بلغة MATLAB الاصدار (2011) لكل أنموذج من الأنموذجات الخمسة ذات المعاملات المتغيرة اذ تم تنفيذ ماياتي:

1- توليد المتغير التوضيحي x_1 بحيث يتوزع توزيعاً طبيعياً بمتوسط يساوي صفر وتباين يساوي 0.02.

2- توليد المتغير u الذي تعتمد عليه المعاملات المتغيرة بحيث يتوزع توزيعاً طبيعياً بمتوسط يساوي صفر وتباين يساوي 0.03.

3- توليد المتغير العشوائي ϵ الذي يمثل حد الخطأ العشوائي في أنموذج المعاملات المتغيرة قيد البحث بحيث يتبع التوزيع الطبيعي بمتوسط يساوي صفر وثلاث مستويات للانحراف المعياري هي

$$(\sigma_3 = \frac{1}{8}, \sigma_2 = \frac{1}{4}, \sigma_1 = \frac{1}{2})$$

4- تعويض المتغيرات التي تم توليدها في أنموذج المعاملات المتغيرة لأجل الحصول على متغير الاستجابة y ولكل مستوى من مستويات الانحراف المعياري في (3) وكذلك لكل أنموذج من أنموذج المعاملات المتغيرة الخمسة قيد البحث.

وفيما يلي الطرائق اللاحقة التي تمت المقارنة بينها:

1. طريقة النواة المتعدد الحدود الموضعي (LPK).

2. طريقة انحدار الشريحة (RS).

بعد الحصول على نتائج تجارب المحاكاة التي تم تكرارها 1000 مرة وباعتماد خمسة دوال تمثل معامل المتغير التوضيحي والتي اختيرت لمحاكاة أنموذج المعاملات المتغيرة والمبينة بالجدول من (1) الى (5) إذ حصلت طريقة النواة لمتعدد الحدود الموضعي (LPK) على اصغر قيمة لمعدل معيار المفاضلة (MSE) ولجميع الأنموذج الخمسة وجميع حجوم العينات ومستويات الانحراف المعياري لحد خطأ الأنموذج وقد لوحظ ان قيم الانحراف المعياري لمتوسط مربعات الخطأ (MSE) تشير الى تجانس قيم متوسط مربعات الخطأ (MSE) ولجميع التكرارات.

جدول (1)

يوضح معدل قيم معيار (MSE) ولجميع حجوم العينات ومستويات الانحراف المعياري للطرائق اللاحقة

المستخدمة في تقدير أنموذج المعاملات المتغيرة الاول

		مستويات الانحراف المعياري لحد الخطأ		
حجوم العينات	الطرائق اللاحقة	$\sigma=1/2$	$\sigma=1/4$	$\sigma=1/8$
$n_1=50$	LPK	0.059426387108747 (0.011485497828554)	0.003540283147170 (0.000720458974552)	0.000098914540261 (0.000021083960484)
	RS	0.061921947771345 (0.011777671448559)	0.003649676593534 (0.000736823039692)	0.000103496800571 (0.000021985577464)
$n_2=100$	LPK	0.062103312813904 (0.009111342621385)	0.003520111722584 (0.000493242050924)	0.000098395054915 (0.000016115197025)
	RS	0.063013346151030 (0.009103533373188)	0.003578507595288 (0.000487410778206)	0.000101729982176 (0.000016243810016)
$n_3=150$	LPK	0.063117685396637 (0.007011833628771)	0.003547376481152 (0.000354393273961)	0.000098505444721 (0.000011959660920)
	RS	0.063880113689738 (0.007131320763386)	0.003584413987733 (0.000355848715817)	0.000101011045558 (0.000012395588011)

جدول (2)

يوضح معدل قيم معيار (MSE) ولجميع حجوم العينات ومستويات الانحراف المعياري للطرائق اللاحقة

المستخدمة في تقدير أنموذج المعاملات المتغيرة الثاني

		مستويات الانحراف المعياري لحد الخطأ		
حجوم العينات	الطرائق اللاحقة	$\sigma=1/2$	$\sigma=1/4$	$\sigma=1/8$
$n_1=50$	LPK	0.060173596028792 (0.012797842563552)	0.003531070990053 (0.000751890214986)	0.000097760005020 (0.000020011694892)
	RS	0.062797339014056 (0.012955984368568)	0.004064759432146 (0.000810447675413)	0.000495273905435 (0.000101874148937)
$n_2=100$	LPK	0.060752328848187 (0.009020842424664)	0.003472382724420 (0.000521521099063)	0.000097100132212 (0.000013316786534)
	RS	0.062355586500900 (0.009051604180285)	0.003947972974728 (0.000614315985310)	0.000504466249582 (0.000067774210163)
$n_3=150$	LPK	0.063137862452745 (0.007707729024013)	0.003570544685812 (0.000430160580780)	0.000097253839503 (0.000010960992400)
	RS	0.064353270371794 (0.007907040734634)	0.004027061843998 (0.000460819703867)	0.000495282165481 (0.000059382020113)

جدول (3)

يوضح معدل قيم معيار (MSE) ولجميع أحجام العينات ومستويات الانحراف المعياري للطرائق اللاحقة

المستخدمة في تقدير أنموذج المعاملات المتغيرة الثالث

		مستويات الانحراف المعياري لحد الخطأ		
حجم العينات	الطرائق اللاحقة	$\sigma=1/2$	$\sigma=1/4$	$\sigma=1/8$
$n_1=50$	LPK	0.000099160379671 (0.000017827402944)	0.003407244317579 (0.000631520784691)	0.000099716648962 (0.000019781534729)
	RS	0.001769486632493 (0.000401255063652)	0.005150973476085 (0.000959251048433)	0.001725174771571 (0.000312328011849)
$n_2=100$	LPK	0.000101150691607 (0.000014355486515)	0.003512686532970 (0.000601706264224)	0.000102936081512 (0.000014996785179)
	RS	0.001725662089331 (0.000243953634764)	0.005278500915887 (0.000730698313195)	0.001730488781618 (0.000257525608189)
$n_3=150$	LPK	0.000101125411601 (0.000011488215779)	0.003578629814083 (0.000455903249400)	0.000101984947886 (0.000011150497774)
	RS	0.001723398344383 (0.000200081119826)	0.005300230597138 (0.000545039512412)	0.001745597529413 (0.000197443587612)

جدول (4)

يوضح معدل قيم معيار (MSE) ولجميع أحجام العينات ومستويات الانحراف المعياري للطرائق اللاحقة

المستخدمة في تقدير أنموذج المعاملات المتغيرة الرابع

		مستويات الانحراف المعياري لحد الخطأ		
حجم العينات	الطرائق اللاحقة	$\sigma=1/2$	$\sigma=1/4$	$\sigma=1/8$
$n_1=50$	LPK	0.061334996125405 (0.012840559155659)	0.003456598463195 (0.000712757650223)	0.000231708027587 (0.000075621891892)
	RS	0.064983144931886 (0.013310830223094)	0.004692698213326 (0.001101642197213)	0.001573314249699 (0.000661809043103)
$n_2=100$	LPK	0.060879625970763 (0.008146681734796)	0.003609688033503 (0.000535546820757)	0.000251262794899 (0.000072742546539)
	RS	0.063489007735646 (0.008792131687689)	0.005001544033703 (0.000871793520073)	0.001551937163715 (0.000496502258710)
$n_3=150$	LPK	0.061542042562676 (0.007857340633162)	0.003703242040865 (0.000496162046133)	0.000246362645900 (0.000050365665839)
	RS	0.063554103445571 (0.007891323027349)	0.005011394698181 (0.000783132412986)	0.001473597100692 (0.000377129515026)

جدول (5)

يوضح معدل قيم معيار (MSE) ولجميع أحجام العينات ومستويات الانحراف المعياري للطرائق اللاحقة

المستخدمة في تقدير أنموذج المعاملات المتغيرة الخامس

		مستويات الانحراف المعياري لحد الخطأ		
حجم العينات	الطرائق اللاحقة	$\sigma=1/2$	$\sigma=1/4$	$\sigma=1/8$
$n_1=50$	LPK	0.058866914405853 (0.012700183512511)	0.003517485859272 (0.000784395723644)	0.000098429346371 (0.000016179081966)
	RS	0.062186098988939 (0.013344743546606)	0.005198006846445 (0.001045286955305)	0.001669245937114 (0.000308529391262)
$n_2=100$	LPK	0.060454289406132 (0.008496145301877)	0.003625519855759 (0.000511697947306)	0.000097763872490 (0.000013750173817)
	RS	0.063152085806882 (0.008951219373768)	0.005223548724160 (0.000674849576477)	0.001643953122107 (0.000229086514178)
$n_3=150$	LPK	0.061492130799033 (0.007276389872775)	0.003548350550404 (0.000417107774795)	0.000100487286035 (0.000011764707673)
	RS	0.063664025833598 (0.007470133680575)	0.005171915562507 (0.000668690867718)	0.001642445340791 (0.000186335359739)

4. الاستنتاجات والتوصيات

1. من خلال مقارنة طرائق التقدير اللامعلمية المعتمدة في تقدير أنموذج المعاملات المتغيرة وجد ان افضل طريقة كانت النواة لمتعدد الحدود الموضعي (LPK) إذ حققت أقل قيمة لمعيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) ولجميع حجومات العينات الثلاثة ومستويات الانحراف المعياري وكذلك لجميع الأنموذجات الخمسة المعتمدة في تجارب المحاكاة.
2. لوحظ ان قيم الانحراف المعياري لمتوسط مربعات الخطأ لكافة تكرارات تجارب المحاكاة لكل حالة من حجومات العينات الثلاثة ومستويات الانحراف المعياري الثلاثة وكذلك للأنموذجات الخمسة المعتمدة في المحاكاة، كانت صغيرة ومتقاربة مما يشير الى تجانس قيم متوسط مربعات الخطأ لكل حالة محاكاة.
3. وجد ان كلما زاد حجم العينة أدى الى زياده قيم معدل متوسط مربعات الخطأ وتقليل قيم الانحراف المعياري لمتوسط مربعات الخطأ مما يشير الى تحسين نتائج تقدير أنموذج المعاملات المتغيرة.
4. تبين انه كلما قلت قيمة الانحراف المعياري المستخدم في توليد قيم حدود الخطأ العشوائي للأنموذج المعاملات المتغيرة أدى الى تقليل قيمة متوسط مربعات الخطأ لتلك الأنموذجات.

5. المصادر

1. خمو ، خلود يوسف (2004) " مقارنة أساليب بيز مع طرائق أخرى لتقدير منحني الانحدار اللامعلمي " أطروحة دكتوراه في الإحصاء ، كلية الإدارة والاقتصاد ، جامعة بغداد.
2. Breitner, S. (2007), "Time-varying coefficient models and measurement error"
3. Cai, Z., Fan, J., Li, R., (1999), "Generalized varying-coefficient models".
4. Chan, S. C., Zhang, Z. G.(2009) "Local polynomial modeling and bandwidth selection for time-varying linear models", IEEE
5. Chan, S. C., Zhang, Z. G.(2011) "Local polynomial modeling and variable bandwidth selection for time-varying linear system", IEEE Vol 60, No. 3
6. Denison, D.G.T., Mallick, B.K. & Smith, A.F.M., (1998), "Automatic Bayesian Curve Fitting", J.R. Statist. Soc. B, Vol. 60, pp.333-350.
7. Eubank, R.L. (1988). "Spline Smoothing and Nonparametric Regression". Marcel Dekker. New York.
8. Eubank, R.L. (1999). "Nonparametric Regression and Spline Smoothing". Marcel Dekker, New York.
9. Kuruwita C. (2011), "Nonparametric methods in varying coefficient models and quantile regression models".
10. McCullagh, P. and Nelder, J.A.; (2001); "Generalized linear models"; Chapman and Hall, London.
11. Ruppert, D., Sheather, S.J. & Wand, M.P., (1995), "An effective Bandwidth Selector for Local Least Squares Regression", J.Amer. Statist. Assoc., Vol. 90, pp.1257-1270.
12. Smith, M. & Kohn, R., (1996), "Nonparametric Regression using Bayesian variable Selection", Journal of Econometrics, Vol. 75, pp.317-343.
13. Wahba, G. (1990). Spline Models for Observational Data. SIAM, Philadelphia. CBMS-NSF Regional Conference Series in Applied Mathematics, Vol. 59.
14. Wu, H. and Zhang, J., (2006), "Nonparametric regression methods for longitudinal data analysis: Mixed-Effects modeling approaches", John Wiley & Sons, New Jersey.
15. Zhang, Chongshan, Yin, Xiangrong, (2012) "Trending time-varying coefficient market models" Quantitative Finance Volume 12, Issue 10.