



تقدير معلمات نموذج الانحدار الخطي البسيط  
باستخدام طريقة البوتستراب في حالة عدم  
ثبات التباين بنمطي الدالة التربيعية والجذرية

أ/ أحمد شمس الدين احمد

المعيد بقسم الرياضة والإحصاء والتأمين

كلية التجارة جامعة الإسكندرية

## Estimating the Parameters of Simple Linear Regression Model Using Bootstrap Method, Under Heteroscedasticity with Quadratic and Radical Function form

### Abstract

Estimating the parameters of linear regression model under heteroscedasticity with Quadratic and radical function form using Bootstrap Method, The study showed the superiority of the Pairs Bootstrap on the Residual Bootstrap and OLS methods in case of Quadratic pattern of variance, according to the criterion of the standard error of the estimator, Simulation study shows Pairs bootstrap estimators have the highest proportion of repetition (PR) and lowest average standard error for Small and medium sample sizes. While outperforming ordinary least square gives results better than bootstrap methods in the case of a radical pattern of variation of the random error term

### Key words

Heteroscedasticity, Resampling, Bootstrap.

### ملخص البحث

عند تقدير معلمات نموذج الانحدار الخطي البسيط باستخدام طريقة البوتستراب في ظل وجود مشكلة عدم ثبات التباين بنمطي الدالة التربيعية والجذرية ، بينت الدراسة تفوق طريقة بوتستراب أزواج المشاهدات Pairs Bootstrap علي طريقة بوتستراب البواقي Residual Bootstrap وعلي طريقة المربعات الصغري العادية OLS في حالة النمط التربيعي للتباين ، وفقاً لمعيار الخطأ المعياري للمقدر ، حيث أوضحت نتائج المحاكاة أن مقدرات البوتستراب بطريقة أزواج المشاهدات لها أعلى نسبة مئوية للتمييز وأقل متوسط أخطاء معيارية ، وذلك لجميع أحجام العينات الصغيرة والمتوسطة. بينما تفوقت طريقة المربعات الصغري العادية علي طريقتي البوتستراب في حالة النمط الجذري لتباين حد الخطأ العشوائي .

### الكلمات المفتاحية

عدم ثبات التباين، إعادة المعاينة، البوتستراب.

بحث مشتق من رسالة ماجستير بعنوان: تقييم بعض طرق البوتستراب المستخدمة في تقدير نماذج الانحدار الخطي في ظل وجود مشكلة عدم ثبات التباين (دراسة محاكاة) تحت إشراف الأستاذ الدكتور/ محمد على محمد أحمد قسم الإحصاء والرياضة والتأمين كلية التجارة - جامعة الإسكندرية، و الدكتور/ محمد توفيق إبراهيم فقشير قسم الإحصاء والرياضة والتأمين كلية التجارة - جامعة الإسكندرية

## ١. مقدمة

يتطلب استخدام طريقة المربعات الصغرى العادية OLS, فى تقدير معلمات نموذج الانحدار الخطى توافر عدداً من الافتراضات ، وذلك للحصول علي أفضل مقدرات خطية غير متحيزة (BLUE) تبعاً لنظرية جاوس - ماركوف. وعليه فإن دقة تقدير معالم النموذج تتوقف على مدى تحقق هذه الافتراضات, وقد أكد Yan and Su (2009) على أن افتراض ثبات تباين حد الخطأ العشوائى Homoscedasticity يعتبر من أهم تلك الافتراضات. ويؤدى عدم تحقق الافتراض السابق الى وجود مشكلة عدم ثبات (اختلاف) التباين Heteroscedasticity, والتي قد تنشأ فى العديد من التطبيقات, وبخاصة فى تحليل بيانات القطاعات المستعرضة - Cross Sectional Data Analy- sis.

ويترتب على مشكلة عدم ثبات التباين أن تظل مقدرات المربعات الصغرى العادية غير متحيزة ومتسقة ولكنها لا تتمتع بالكفاءة **not efficient** , حيث إن أخطاءها المعيارية تكون كبيرة وليس لها أقل تباين بين المقدرات غير المتحيزة الأخرى, أي انها لم تعد BLUE , وأيضاً فإن التباينات والتغايرات لمقدرات المربعات الصغرى تصبح متحيزة **Biased** وغير متسقة **Inconsistent** . وبالتالي فإن نتائج الاستدلال الإحصائي تكون مضللة ولا يمكن الاعتماد عليها, وذلك لأن إحصائية الاختبار وفترات الثقة تصبح خاطئة Johnson, et al. (1987)

يقوم هذا البحث على إمكانية تقدير نموذج الانحدار الخطى في ظل عدم تحقق افتراض ثبات التباين باستخدام طريقة البوتستراب Statistical

Bootstrap Method وذلك بإيجاد توزيعاً تجريبياً Empirical Distribution يحاكي توزيع المعاينة Sampling Distribution للمقدر الأصلي .

## ١. الطرق العلاجية التقليدية

تعد طريقة المربعات الصغرى المرجحة بالأوزان هي الطريقة الأساسية التي تستخدم لعلاج آثار مشكلة عدم ثبات تباين حد الخطأ العشوائى والتي تعطي اوزاناً مختلفة  $W_i$  للملاحظات للتغلب على مشكلة عدم ثبات التباين للحصول على مقدرات جيدة. وتعتمد طريقة العلاج وتحديد الوزن  $W_i$  على العلاقة بين تباين حد الخطأ العشوائى  $\sigma_i^2$  والمتغير المستقل  $X_i$  . فهل هو نمط منتظم لعدم ثبات التباين, وهنا يتوقف العلاج على معلومية تباين حد الخطأ العشوائى  $\sigma_i^2$  , أم أنه لا يوجد نمط منتظم لعدم ثبات التباين , وهنا يكون العلاج باستخدام العديد من الطرق منها استخدام التحويلات أو تقسيم المشاهدات الى مجموعات أو استخدام مقدر white.

## ٢. طريقة البوتستراب

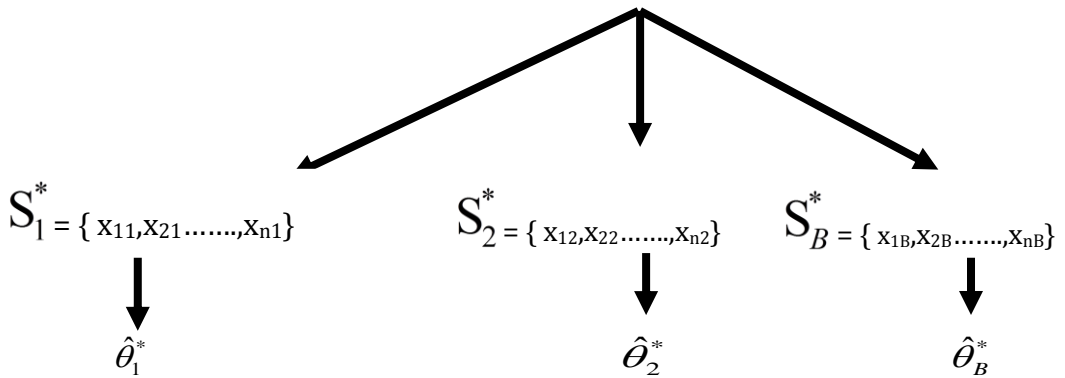
قدم Efron (1979) طريقة البوتستراب , واستخدمها Efron فى بادئ الأمر فى تقدير التباينات والأخطاء المعيارية وفترات الثقة والقيمة الاحتمالية . وتم تطويرها بواسطة Efron and Tibshirani (1993) بعد ذلك كطريقة من طرق إعادة المعاينة المستخدمة فى إيجاد توزيعات **Resampling Distributions**. وتعتمد طريقة البوتستراب على توليد البيانات عن طريق السحب بإرجاع من البيانات الأصلية , علي أن يتم سحب مفردات كل عينة بصورة مستقلة, حيث إنه إجراء عام لتقدير توزيع المعاينة Under The

البيانات وذلك لتقديم استدلال إحصائي. كما عرف  
Hastie, et al. (2008) كلمة البوتستراب بأنها  
إعادة استخدام العينة بكفاءة Efficient Sample  
Reuse.

Independent And Identically Distributed  
(iid) .  
وإحصائياً عرّف مقدم مصطلح البوتستراب  
Efron البوتستراب بأنه طريقة محاكاة مبنية على

ويمكن توضيح فكرة البوتستراب كما يلي:

- 1-(P) بفرض لدينا المجتمع  $P = \{ X_1, X_2, \dots, X_N \}$   $\Theta = t(p)$
- 2- (S) بفرض سحب عينة عشوائية  $S = \{ x_1, x_2, \dots, x_n \}$   $\hat{\theta}_i = t(S)$
- 3- سحب عدد B من العينات ذات الحجم n بإرجاع من S



والقيمة المتوقعة لهذا التوزيع تصبح تقديراً لمعلمة  
المجتمع , كما يمكن أيضاً حساب التباين والانحراف  
المعياري لهذا التوزيع.

وهكذا نحصل على العينات البوتسترابية  $S_i^*$   
, ومن كل عينة بوتستراب يتم حساب المقدر  
الإحصائي  $\hat{\theta}_b^*$  , حيث  $b = 1, 2, \dots, B$  , وبالتالي  
يكون لدينا عدد B من المقدرات التي تكون التوزيع  
التجريبي البوتسترابي , ومتوسط هذا التوزيع يمثل  
تقديراً لمعلمة المجتمع. وهكذا فإنه بتوليد التوزيع  
البوتسترابي يمكننا الحصول على المقدر البوتسترابي  
اللامعلمي  $\hat{\theta}^*(\cdot)$  حيث:

$$\hat{\theta}^*(\cdot) = E(\hat{\theta}_b^*) = \frac{1}{B} \sum_{b=1}^B \hat{\theta}_b^* \quad (1)$$

ويعتبر إيجاد توزيع البوتستراب التجريبي هو  
الجزء الهام في طريقة البوتستراب , والذي يعتمد  
على كيفية تكوين عينات البوتستراب . ولإيجاد  
توزيع البوتستراب المعتاد نتبع الخطوات الحسابية  
كالتالي:

- (1) سحب عينة عشوائياً بإرجاع , من نفس حجم  
العينة الأصلية n .
- (2) استخدام بيانات العينة الجديدة في حساب المقدر  
الإحصائي محل الاهتمام.
- (3) تكرار الخطوة (1) , (2) عدد B من المرات.  
وهكذا يصبح لدينا عدداً كبيراً جداً من المقدرات  
التي تكون التوزيع التجريبي البوتسترابي .

والمبدأ الأساسي للبوتستراب هو أن المجتمع (P) بالنسبة للعينة (S) مثل العينة S بالنسبة للعينات البوتسترايبية  $S^*$ , حيث:

$$S^* = \{ S_1^*, S_2^* \dots S_b^* \}$$

وهو ما يمكن التعبير عنه بالعارة الآتية:

المجتمع بالنسبة للعينة, كالعينة بالنسبة للعينات البوتسترايبية وهو ما يرمز له

$$P \text{ vs. } S \sim S \text{ vs. } S^*$$

ويستخدم البوتستراب للاستدلال عن خصائص المجتمع من خلال عينة واحدة عشوائية مسحوبة من هذا المجتمع, وعادة ما تكون هذه العينة هي المعلومة الوحيدة عن هذا المجتمع, ولذلك فمن الأهمية بمكان أن تكون هذه العينة ممثلة للمجتمع تمثيلاً جيداً, حيث يتم استخدام بيانات العينة كأنها مجتمع ونسحب منها عينات متكررة.

### ٣. البوتستراب في الانحدار الخطي:

يتم استخدام طريقة البوتستراب في تطبيقات نماذج الانحدار الخطي بطريقتين هما:

أ. طريقة أزواج البوتستراب Pairs Bootstrap  
ب. طريقة بوتستراب البواقي Residual Bootstrap.

أ. طريقة بوتستراب أزواج المشاهدات Pairs Bootstrap

#### Bootstrap

بفرض أن أزواج مشاهدات العينة الأصلية ذات الحجم n هي:

$$(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$$

ويسحب عدد B من العينات كأزواج من نفس حجم العينة الأصلية بإرجاع نحصل علي عينات البوتستراب:

حيث  $\hat{\theta}^*(\cdot)$  هي القيمة المتوقعة للتوزيع التجريبي البوتسترايب.

وبالمثل فإن تباين التوزيع البوتسترايب للمقدر هو:

$$\hat{V}(\hat{\theta}_b^*) = \frac{1}{B-1} \sum_{b=1}^B (\hat{\theta}_b^* - E(\hat{\theta}_b^*))^2 \quad (2)$$

وبأخذ الجذر التربيعي للتباين نحصل علي الخطأ المعياري للمقدر

$$\widehat{se}_B = \left( \frac{\sum_{b=1}^B [\hat{\theta}^*(b) - \hat{\theta}^*(\cdot)]^2}{B-1} \right)^{\frac{1}{2}} \quad (3)$$

وهكذا فبدلاً من استخدام توزيع المعاينة

النظري Theoretical Sampling distribution (TSD)

في عمل فترات الثقة والاستدلال الإحصائي,

فإن طريقة البوتستراب تستخدم توزيع المعاينة

التجريبي Empirical sampling distribution (ESD).

وبالتالي استطاع البوتستراب اشتقاق

الخطأ المعياري لمقدرات معقدة Complex

Estimator مثل Correlation Coefficient, Me-

dian, Mode.

والميزة (الإضافية الأخرى) الأساسية في توزيع

البوتستراب التقاربي Asymptotic Bootstrap

distribution أنه يقترب من التوزيع الطبيعي حتي

وإن كان التوزيع الأصلي للبيانات محل الدراسة غير

طبيعي. وبالتالي استطاع البوتستراب توظيف

واستخدام التوزيع الطبيعي في عمل فترات الثقة

والاستدلال عن تلك المقدرات, وكذلك في تحليل

والاستدلال عن البيانات غير المستمرة NewPer-

spective إبراهيم (١٩٩٢).

$$Y^* = \hat{Y} + u^* \quad (4)$$

$$X^{*b} = (x_1^*, y_1^*), (x_2^*, y_2^*), \dots, (x_n^*, y_n^*)$$

حيث :

٥- أخيراً حساب المقدر البوتسترابي  $b^*$  حيث:

$$b^* = (X'X)^{-1} X'Y^* \quad (5)$$

$$b = 1, 2, \dots, B$$

وبالتالي يكون لدينا عدد  $B$  من عينات البوتستراب ومن كل عينة بوتسترابية يتم حساب مقدر المربعات الصغرى البوتسترابي وبالتالي يصبح لدينا عدد  $B$  من مقدرات المربعات الصغرى البوتسترابية  $b_b^*$ :

$$b_b^* = b_1^*, b_2^*, \dots, b_B^*$$

حيث يعبر المتجه  $b_b^*$  بصفة عامة عن مقدرات بوتستراب أزواج المشاهدات لمعالم الانحدار الخطي . وتكون تلك المقدرات ما يعرف بالتوزيع البوتسترابي والذي توقعه يمثل تقدير لمتجه معالم المجتمع  $\beta$  (Freedman 1981).

### ب. طريقة بوتستراب البواقى

#### Residual Bootstrap

تعتبر طريقة بوتستراب البواقى الأكثر انتشاراً واستخداماً في تحليل الانحدار ، وهي تعتمد على بواقى المربعات الصغرى العادية -OLS Residual، ويمكن تلخيص خطواتها كالتالى :

١- تقدير نموذج الانحدار من العينة الأصلية باستخدام OLS وحساب القيم المقدرة  $\hat{Y}_i$

٢- حساب البواقى  $\hat{u}_i$  :

$$\hat{u}_i = Y_i - \hat{Y}_i, i = 1, 2, \dots, n$$

حيث ، العينة الأصلية للبواقى هي :

$$\hat{u}_1, \hat{u}_2, \dots, \hat{u}_n$$

٣- من البواقى نقوم بإعادة المعاينة عدد  $n$  مرة بإرجاع لنحصل على الأخطاء البوتسترابية  $\hat{u}^*$

٤- يتم استخدام الأخطاء البوتسترابية في تكوين المتغير التابع البوتسترابي:

٦- بتكرار الخطوات ٣ ، ٤ ، ٥ عدد  $B$  مرة نحصل على التوزيع التجريبي البوتسترابي للمقدرات ،  $b^*s$  والذي توقعه يمثل المقدر البوتسترابي لمعالم نموذج الانحدار . Efron and Tibshirani (1993).

#### ٤- دراسات سابقة

قدم Wu (1986) عدة تقديرات لتباين مقدر المربعات الصغرى ، وعرض العديد من طرق تخفيض التحيز للمقدرات -bias-reducing estimators . وقد استخدم في دراسة المحاكاة أربع طرق لإعادة المعاينة، منها ثلاثة طرق باستخدام بوتستراب أزواج المشاهدات، والطريقة الرابعة باستخدام بوتستراب البواقى . وأوضحت النتائج أن طريقة بوتستراب البواقى تعطي مقدرات تباين غير متحيزة للأخطاء ثابتة التباين Homoscedastic errors، ولكن تبين أن مقدرات التباين للأخطاء غير ثابتة التباين Heteroskedastic errors متحيزة وغير متسقة، ولذلك اقترح طريقة معدلة تحت مسمى Wild (Weighted) Bootstrap والتي تعتمد على بوتستراب البواقى لطريقة المربعات الصغرى للحصول على خطأ معيارى مصحح، فى ظل وجود مشكلة عدم ثبات التباين ذو الصيغة الدالية غير المعلومة Heteroscedasticity of unknown form، وأوضح أن هذا الأسلوب يحقق تقديرات كفاءة فى ظل وجود مشكلة عدم ثبات

وقد إقترحا Cribari-Neto and Zarkos (2003) شكلاً بوتسترابياً معدلاً لتقدير نموذج الانحدار في ظل وجود مشكلة عدم ثبات التباين ذو الصيغة الدالية غير المعلومة -Heterosced-astictyofunknown form أطلاقاً عليه البوتستراب المرجح Weighted Bootstrap، وبيناً أن هذا الشكل البوتسترابي المرجح يكون متيناً Robust في حالة احتواء البيانات علي قيم شاذة مؤثرة، حيث أدى النموذج المقترح إلى تخفيض أثر القيم الشاذة. كما أوضحت نتائج دراسة المحاكاة أن الاستدلال باستخدام المقدرات البوتسترابية المرجحة -Weigh- ted Bootstrap Estimators يعطى نتائج أكثر دقة من الاستدلال القائم على اختبار وايت White Test باستخدام تحويلات وايت HC2, HC3. كذلك أوضحت نتائج المحاكاة أن الاستدلال القائم علي احصائية اختبار وايت التي تستخدم تحويله HC3 تعطي نتائج غير دقيقة Inaccurate في حالة احتواء البيانات علي مشاهدات شاذة. ولهذه الأسباب فإنه يفضل استخدام البوتستراب المرجح في حالة وجود مشكلة عدم ثبات التباين ذو الصيغة الدالية غير المعلومة في نموذج الانحدار خاصة عند إحتواء مصفوفة التصميم Design Matrix علي مشاهدات شاذة وخصوصاً في حالة العينات صغيرة الحجم. كذلك بينت هذه الدراسة أن الخطأ المعياري البوتسترابي متين في مواجهة مشكلتي عدم ثبات التباين والمشاهدات الشاذة.

كما اوضحت دراسة (Flachaire 2005)، اعتماداً على نتائج المحاكاة (في حالة عدم ثبات التباين ذات الصيغة الرياضية غير المعلومة Heteroscedasticity with unknown form) تفوق طريقة Wild Bootstrap علي طريقة أزواج

التباين، إلا أن تلك التقديرات البوتسترابية غير كفوة في حالة وجود القيم الشاذة.

ولعلاج هذه المشكلة إقترح Rana et al. (2012) شكلاً جديداً من أشكال البوتستراب وهو Robust wild Bootstrap والذي يستخدم في ظل وجود المشكلتين معاً، وتقوم هذه الطريقة المقترحة على الدمج بين طريقة (We- Wild Bootstrap (Weighted Bootstrap) ومقدرات MM المتينة. وقد اظهرت النتائج أن أداء الطريقة المقترحة قد تفوق على طريقة (Wu (1986) في حالة وجود المشكلتين معاً. كما أنه توجد ميزة اخري لتطبيق تلك الطريقة، وهي أنها لا تتطلب تشخيص البيانات Diagnosis قبل تطبيقها.

وقد قام Lui and Singh (1992) بدراسة محاكاة لمقارنة مقدرات البوتستراب والجاكنايف في النماذج الخطية، ووضحاً أن البوتستراب بطريقة أزواج المشاهدات ينتج عنها مقدرات متسقة في ظل عدم ثبات التباين، وأن البوتستراب بطريقة البواقي لا ينتج عنها مقدرات متسقة في ظل عدم ثبات التباين ولكنها تكون أكثر كفاءة في ظل ثبات التباين. وقد إقترحا تقسيم طرق إعادة المعاينة في نماذج الإندار الخطى الى مجموعتين:

١- R-CLASS: مثل طريقة الجاكنايف، حيث يكون تباين المقدر متين في ظل وجود مشكلة عدم ثبات تباين حد الخطأ العشوائى Robust against Heteroscedasticity

٢- E-CLASS: مثل طريقة البوتستراب، حيث يكون فيها تباين المقدر أكثر كفاءة في ظل ثبات التباين -Efficient under Homoscedasticity

للتلك المقدرات، ثم توليد عينات بوتسترايبية بطريقتي ازواج المشاهدات والبواقي وذلك في ظل مستويان لعدد عينات البوتستراب المولدة (B) هي (1000،1999،3000) وتقدير معلمات النموذج وحساب الخطأ المعياري لتلك المقدرات حيث المقدر الأفضل هو المقدر ذو الأخطاء المعيارية الأقل (Sohel, et al. (2012). وقد تم تصميم دراسة المحاكاة علي مرحلتين:

**المرحلة الأولى:** يتم فيها توليد بيانات تعاني من مشكلة عدم ثبات التباين وفقاً لنموذج الإنحدار الخطي التالي:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + u_i \quad (6)$$

حيث:  $\beta_0$ ،  $\beta_1$  معالم نموذج الانحدار الخطي والذي تم إفتراض ثباتها  $\beta_0 = \beta_1 = 1$  (Sohelet al. 2012):  $u_i$  يمثل حد الخطأ العشوائي الذي تم توليده بطريقة تجعله يعاني من مشكلة عدم ثبات التباين، حيث تم توليد حد الخطأ العشوائي من توزيع طبيعي بمتوسط يساوي الصفر وتباين غير ثابت يمثل دالة في المتغير المستقل  $X_i$ ، أي أن:

$$u_i \sim N(0, f(X_i))$$

وقد تم استخدام دوال التباين وفقاً لدراستي Nathaniel (2014)، Michael and Christopher (2013) للصيغ التالية:

**أ- دالة تربيعية في المتغير المستقل  $X_i$ :**

تفترض أن تباين حد الخطأ العشوائي يرتبط بالمتغير المستقل  $X_i$  وفقاً لعلاقة تربيعية، ويمكن تمثيل العلاقة بالدالة التالية:

$$\text{Var}(u_i) = (a + bX_i)^2$$

وقد تم استخدام الدالة التالية في دراسة المحاكاة:

$$\text{Var}(u_i) = (1 + X_i)^2 \quad (7)$$

حيث:  $a = 1$ ،  $b = 1$

المشاهدات Pairs Bootstrap وأن الاختبارات باستخدام الطريقة الأولى تفوقت على الاختبارات التقاربية Asymptotic tests في جميع الأحوال، وكذلك بينت دراسة المحاكاة أن طريقة أزواج المشاهدات شديدة الحساسية للقيم الشاذة.

وقد اعتمدت دراسة Hodoshima and Ando (2008) علي المحاكاة للمقارنة بين أداء طريقة البوتستراب وإختبار وايت عند وجود مشكلة عدم ثبات التباين، وذلك في ظل نموذج الانحدار الثابت Fixed regression model الذي يفترض ثبات المتغيرات المستقلة ونموذج الانحدار العشوائي Sto-chastic regression model. ووضحت النتائج أفضلية طريقة البوتستراب في حالة نموذج الانحدار الثابت وأن احصائية أختبار وايت White test تعطي نتائج جيدة مثل طريقة البوتستراب في حالة العينات صغيرة الحجم. كما بينت الدراسة أنه اذا كانت الأخطاء العشوائية تتبع التوزيع المنتظم Uniform distribution فإن إستخدام طريقة البوتستراب الاحصائي يعطي نتائج أفضل من إحصائية اختبار وايت في حالي نموذج الإنحدار الثابت والعشوائي.

## ٥- دراسة المحاكاة

تهدف دراسة المحاكاة إلى التحقق من صحة فرض الدراسة القائل بأن المقدرات البوتسترايبية لها أفضلية عن مقدرات المربعات الصغرى العادية، وذلك باستخدام معيار الخطأ المعياري للمقدر، وذلك من خلال توليد بيانات تعاني من مشكلة عدم ثبات تباين حد الخطأ العشوائي في ظل أحجام مختلفة من العينات (٢٠، ٥٠، ١٠٠، مفردة)، ثم يتم تقدير معلمات نموذج الانحدار الخطي باستخدام طريقة المربعات الصغرى العادية، وحساب الخطأ المعياري

المشاهدات والبقاوي) مع مقدر طريقة المربعات الصغرى باستخدام المعيارين التاليين:  
 أولاً: النسبة المئوية للتكرار (PR)  
**Proportion of Repetition**

ويقصد بها النسبة المئوية التي ينخفض فيها الخطأ المعياري في حالة التقدير بطريقتي البوتستراب مقارنة بطريقة المربعات الصغرى، حيث المقدر ذو الأداء الأفضل الذي يحقق نسبة تكرار أعلي. (Zeebari et al. (2012).

**ثانياً: متوسط الأخطاء المعيارية Average Standard Error** : ويقصد به متوسط الأخطاء المعيارية للمعادوات (k) لتقديرات طريقتي البوتستراب لكل مستوي من أعداد عينات البوتستراب المولدة (B) كمعيار آخر، وذلك للمقارنة مع الخطأ المعياري لتقديرات المربعات الصغرى العادية، حيث المقدر ذو الأداء الأفضل هو ذلك الذي يكون له أقل متوسط خطأ معياري (Sohel et al. (2012).

## ٦- عوامل دراسة المحاكاة

تعتمد دراسة المحاكاة علي عدة عناصر هي :

أ- الشكل الدالي لتباين حد الخطأ العشوائي ، استخدمت الدراسة نمطين داليين لتباين حد الخطأ العشوائي هي الدالة التربيعية والجذرية، وقد تم اختيار هذه الدوال وفقاً لدراسات المحاكاة المشار إليها سابقاً.

ب- **حجم العينة (n)** ، تم الاعتماد علي ثلاثة أحجام مختلفة للعينات هي (٢٠، ٥٠، ١٠٠) مشاهدة، وقد تم اختيار تلك الأحجام لتتناسب وأحجام العينات المستخدمة في أغلب دراسات المحاكاة في ذلك المجال.

ج- عدد عينات البوتستراب المولدة من العينة الأصلية (B) ، تم استخدام مستويان لعدد العينات

ب- دالة جذرية في المتغير المستقل  $X_i$ :

حيث يفترض وجود علاقة جذرية بين تباين حد الخطأ العشوائي والمتغير المستقل  $X_i$  ، ويمكن تمثيل العلاقة بالدالة التالية:

$$\text{Var}(u_i) = \sqrt{a + bX_i}$$

وقد تم استخدام الدالة التالية في دراسة المحاكاة :

$$\text{Var}(u_i) = \sqrt{8 + 3X_i} \quad (8)$$

حيث :  $a = 8$  ،  $b = 3$

وقد تم تحديد ثوابت الدوال المستخدمة في دراسة المحاكاة (a, b) ، في حالة الدالة التربيعية بغرض المقارنة مع الدراسات السابقة ، بينما في حالة الدالة الجذرية فقد تم تحديد هذه الثوابت بالتجربة والخطأ عن طريق الباحث.

**المرحلة الثانية** : يتم فيها استخدام البيانات المولدة وفقاً للدوال السابقة لتقدير نموذج الانحدار باستخدام طريقة المربعات الصغرى العادية OLS وحساب الخطأ المعياري للمقدر والذي يتم استخدامه كمعيار للمقارنة ، ثم يتم إعادة استخدام البيانات المولدة في تقدير النموذج بوتستريبياً بطريقتين مختلفتين هما طريقة أزواج المشاهدات بوتستريبية وطريقة البقاوي البوتستريبية وذلك في ظل ثلاثة مستويات لعدد المقدرات البوتستريبية (B) والتي تستخدم في عمل التوزيع التجريبي البوتستريبي - Bootstrap Empirical Distribution

وقد تم تكرار حساب المقدرات البوتستريبية والخطأ المعياري البوتستريبي 100 مرة (عدد المعادوات = عدد المقدرات البوتستريبية  $K=100$ ) في كل مستوى من المستويات السابقة . كما تمت مقارنة أداء مقدرات طريقتي البوتستراب (أزواج



## أ - حالة الدالة التربيعية

حيث تبين حد الخطأ العشوائي يرتبط بالمتغير المستقل وفقاً للدالة التربيعية التالية:

$$\text{Var}(u_i) = (1 + X_i)^2 \quad (9)$$

ويبين ملحق (أ- ١) وملحق (ب- ١) وملحق (ج- ١) تفصيلاً نتائج مقارنة الأخطاء المعيارية الناتجة من تطبيق طريقة المربعات الصغرى العادية وطريقة البوتستراب بنوعيهما : أزواج المشاهدات والبواقي , وذلك عند ثلاثة مستويات مختلفة من مكررات عينات البوتستراب (B) هي (١٠٠٠) , (١٩٩٩ , ٣٠٠٠) على التوالي , وذلك عند أحجام العينات الثلاثة (n) هي (٢٠ , ٥٠ , ١٠٠ مفردة) وذلك على القرص المدمج (CD) المرفق مع البحث.

أما جدول (١) فيقدم ملخصاً لنتائج دراسة المحاكاة مع افتراض أن تبين حد الخطأ العشوائي له نمط معلوم ويرتبط بالمتغير المستقل على شكل دالة تربيعية.

البوتسترابية المولدة من العينة الأصلية والمكونة للتوزيع التجريبي البوتسترابي وهي (١٠٠٠) , (١٩٩٩ , ٣٠٠٠) . وتم استخدام عدد ١٩٩٩ طبقاً لما قدمه Efron (1979) , وعدد ١٠٠٠ , ٣٠٠٠ بغرض المقارنة للتعرف على تأثير عدد عينات البوتستراب المولدة على نتائج الدراسة .

د- طريقة التقدير المستخدمة , استخدمت الدراسة طريقتين للبوتستراب , هما البوتستراب بطريقة أزواج المشاهدات , والبوتستراب بطريقة البواقي , بالمقارنة مع طريقة المربعات الصغرى وذلك بغرض التعرف على تأثير كل طريقة على نتائج الدراسة .

## ٦. نتائج دراسة المحاكاة

تم تقسيم دراسة المحاكاة الى قسمين وفقاً للنمط

الدالي لتباين حد الخطأ العشوائي كالتالي:

أ - حالة الدالة التربيعية

ب - حالة الدالة الجذرية

### جدول (١): نتائج دراسة المحاكاة في حالة الشكل التربيعي لتباين حد الخطأ العشوائي

n		20		50		100	
BP Test P-value		0.02027		0.009143		3.344e-05	
OLS Standard error		1.4265		0.8849		0.7441	
		Pairs	Residual	Pairs	Residual	Pairs	Residual
B = 1000	number of bootstrap Standard error less than OLS Standard error	88%	66%	100%	53%	0%	47%
	Bootstrap Standard error means	1.3822704	1.419396	0.835941	0.883121	0.996275	0.743959
B = 1999	number of bootstrap Standard error less than OLS Standard error	91%	71%	100%	58%	0%	36%
	Bootstrap Standard error means	1.385897	1.418714	0.833356	0.881961	0.992456	0.748568
B = 3000	number of bootstrap Standard error less than OLS Standard error	94%	73%	100%	53%	0%	39%
	Bootstrap Standard error means	1.387215	1.419766	0.833358	0.883736	0.992909	0.746814

ويتضمن جدول (1) ما يلي:

٤- عدد ثلاثة مستويات مختلفة من أحجام عينات

البوتستراب المولدة (١٠٠٠, ١٩٩٩, ٣٠٠٠).

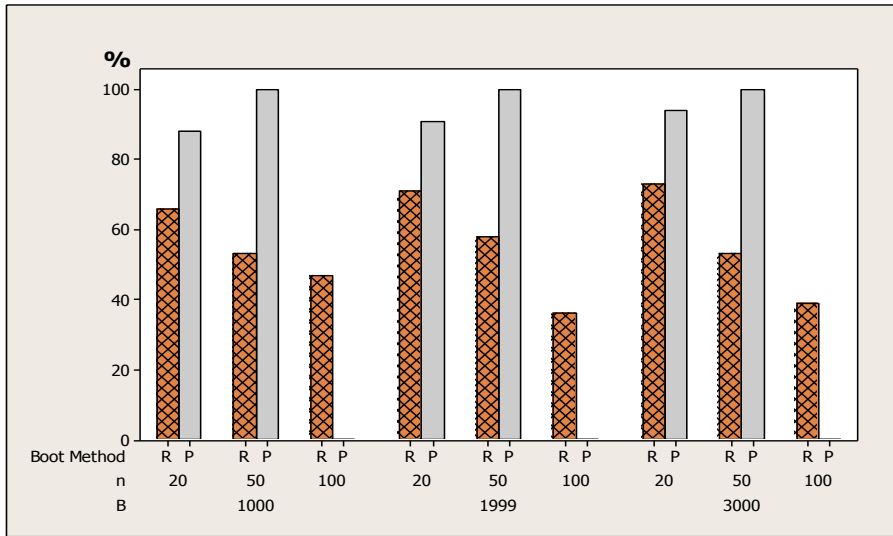
١- القيمة الاحتمالية (p-value) الناتجة من إختبار BP .

٥- متوسط الأخطاء المعيارية للمعاودات (k)

الناتجة من تطبيق طريقتي البوتستراب والذي يمكن التعبير عنه بشكل (I) الخاص بالمقارنة وفقاً لمعيار النسبة المئوية.

٢- الخطأ المعياري الناتج من تطبيق طريقة المربعات الصغرى OLS Standard error .

٣- النسبة المئوية التي ينخفض فيها الخطأ المعياري في حالة التقدير بطريقتي البوتستراب بالمقارنة بطريقة المربعات الصغرى, وذلك لمستوى حجم العينة (٢٠, ٥٠, ١٠٠) .



المصدر: الباحث باستخدام بيانات جدول رقم (1) ( )

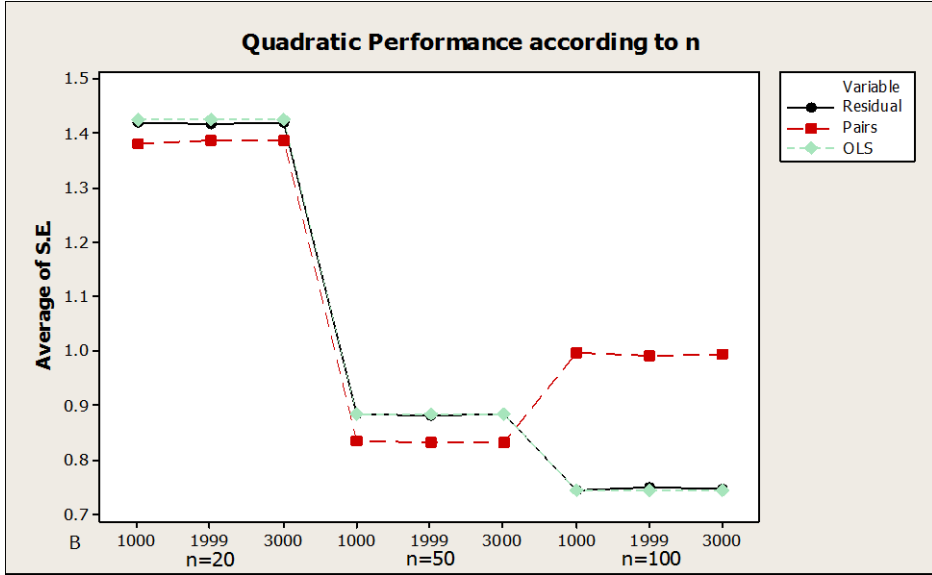
شكل (١): النسبة المئوية لتفوق طريقتي البوتستراب (أزواج المشاهدات P, البواقى R) بالمقارنة مع طريقة OLS عند أحجام العينات الموضحة (n), وعدد عينات البوتستراب المولدة (B) في حالة الدالة التربيعية لتباين حد الخطأ العشوائي

١٠٠ عدم تفوق أداء مقدرات البوتستراب بنوعيه على مقدر المربعات الصغرى . وإن كانت نتائج طريقة بوتستراب البواقى أفضل من نتائج طريقة بوتستراب أزواج المشاهدات الذي فشل تماماً عند جميع قيم (B).

وقد تم حساب متوسط الأخطاء المعيارية لتقديرات طريقتي البوتستراب للمعاودات عند كل

ويتضح من شكل (1) أنه على الرغم من تفوق أداء مقدرات البوتستراب بنوعيه (أزواج المشاهدات P, والبواقى Residuals) على مقدر المربعات الصغرى عند أحجام عينات (n) = ٢٠, ٥٠, ١٠٠ مشاهدة . وعند جميع أحجام عينات البوتستراب المولدة (B) , إلا أن تفوق طريقة أزواج المشاهدات كان ملحوظاً . ويلاحظ عند حجم عينة (n) =

حجم من أحجام عينات البوتستراب المولدة (B) ، بمعيار متوسط الأخطاء المعيارية للمعاودات (K) : وهو ما يوضحه شكل (٢) وشكل (٣) الخاص

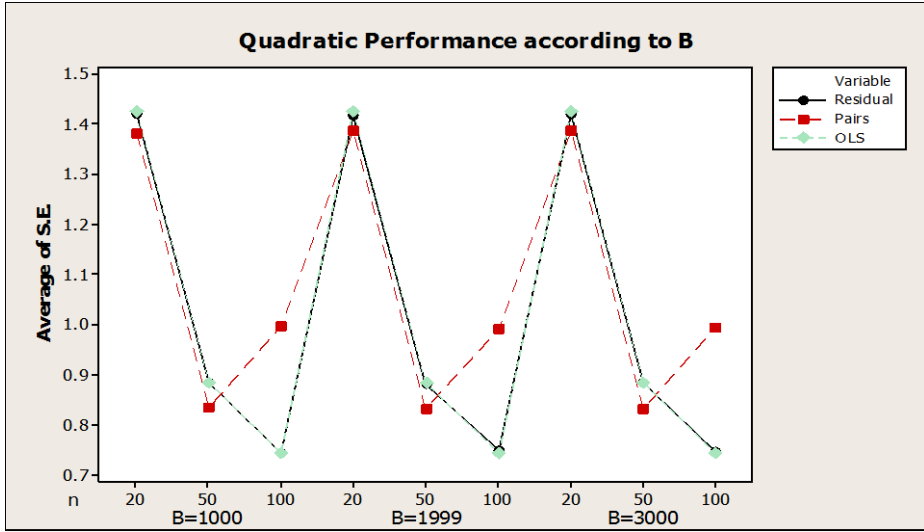


(المصدر: الباحث باستخدام بيانات جدول رقم (1))

شكل (٢) : تأثير إختلاف أحجام عينات البوتستراب المولدة (B) , عند كل حجم عينة (n) في حالة الدالة التربيعية لتباين حد الخطأ العشوائي.

بينما فشل البوتستراب بنوعيه عند حجم عينة (n = 100) عند جميع قيم (B) , حيث كان الخطأ المعياري لطريقة المربعات الصغرى هو الأقل يليه متوسط الأخطاء المعيارية لطريقتي البواقي ثم أزواج المشاهدات علي الترتيب , مع وجود تقارب في نتائج كل من طريقتي المربعات الصغرى والبواقي , كما يوضح الشكل أنه لا يوجد تأثير معنوي لاختلاف عدد عينات البوتستراب المولدة (B) علي نتائج الدراسة .

يتضح من شكل (2) أن طريقة أزواج المشاهدات لها أقل متوسط للأخطاء المعيارية , تليها طريقة البواقي , فطريقة المربعات الصغرى وذلك عند أحجام عينات (n) = 20 , 50 مشاهدة , لجميع قيم (B) , وإن كان هناك تقارب في نتائج متوسط الأخطاء المعيارية لطريقة البواقي وطريقة المربعات الصغرى عند حجم عينة (n = 50).



(المصدر: الباحث باستخدام بيانات جدول رقم (١))

شكل (٣): تأثير اختلاف أحجام العينات ( $n$ ) عند كل حجم من أحجام عينات البوتستراب المولدة (B) في حالة الدالة التربيعية لتباين حد الخطأ العشوائي.

بشكل واضح عن مقدر طريقة المربعات الصغرى OLS ، في حالة العينة صغيرة الحجم ( $n = 20$ ) مشاهدة ، لجميع أعداد عينات البوتستراب (B) المكونة للتوزيع التجريبي البوتسترابي ، وكان التفوق الأكبر لطريقة أزواج المشاهدات .

(ب) تفوق طريقة بوتستراب أزواج المشاهدات بصورة مطلقة علي طريقة المربعات الصغرى ، وعلي طريقة بوتستراب البواقي عند حجم عينة ( $n = 50$ ) مشاهدة بغض النظر عن قيم (B) .  
(ج) تفوق طريقة المربعات الصغرى العادية نسبياً علي طريقة بوتستراب البواقي ، وفشل طريقة بوتستراب أزواج المشاهدات تماماً عند حجم العينة ( $n = 100$ ) مشاهدة ، بغض النظر عن قيم (B) .

ويلاحظ أن الأداء الأفضل لطريقتي البوتستراب يتحقق عند حجم عينة ( $n = 20, 50$ ) مشاهدة ،

يتضح من شكل (3) عند عدد 1000 عينة بوتستراب ( $B=1000$ ) ، أن لطريقة أزواج المشاهدات أقل متوسط للأخطاء المعيارية عند حجم عينة (20 ، 50 مفردة) ، يليها متوسط الأخطاء المعيارية لطريقة البواقي ، ثم الخطأ المعياري لطريقة المربعات الصغرى ، مع تقارب نتائج طريقتي البواقي والمربعات الصغرى عند حجم عينة (50 مفردة). ويتغير الأداء عند حجم عينة (100 مفردة) ، حيث يصبح أداء طريقة المربعات الصغرى هو الأفضل مقارنةً بطريقتي البواقي ثم أزواج المشاهدات علي التوالي. ويتكرر نفس السلوك عند عدد عينات بوتستراب (B) = 1000 ، 3000 ، مما يدل علي عدم وجود تأثير جوهري لتغيير قيم (B) .

مما سبق نخلص إلى أن:

(أ) تميز أداء مقدرات البوتستراب بنوعيه (أزواج المشاهدات Pairs، والبواقي Residuals)

٤- يلاحظ عدم تأثر متوسط الأخطاء المعيارية في حالتها بطريقة أزواج المشاهدات وطريقة البواقي بزيادة قيم (B) .

### ج - حالة الدالة الجذرية

وفيها يفترض ان تبين حد الخطأ العشوائي يرتبط بالمتغير المستقل وفقاً لدالة جذرية التالية :

$$\text{Var}(u_i) = \sqrt{8 + 3X_i} \quad (10)$$

وبيين ملحق (٣-أ) وملحق (٣-ب) وملحق (٣-ج) نتائج دراسة المحاكاة لمقارنة للأخطاء المعيارية الناتجة من تطبيق طريقة المربعات الصغرى العادية وطريقة البوتستراب بنوعها أزواج المشاهدات والبواقي عند الثلاثة مستويات المختلفة من تكررات عينات البوتستراب على التوالي ، وذلك عند احجام العينات الثلاثة (٢٠ ، ٥٠ ، ١٠٠ مفردة ) وذلك على القرص المدمج (CD) المرفق بالبحث .

ويوضح جدول (2) ملخصاً لنتائج دراسة المحاكاة في حالة الشكل الجذري لتباين حد الخطأ العشوائي . والذي يوضح تفوق أداء طريقة البوتستراب بنوعيه مقارنةً بطريقة OLS.

ويفضل البوتستراب بنوعيه في حالة العينة كبيرة الحجم ( $n = 100$  مشاهدة ، والذي يعني نقص أداء طريقتي البوتستراب مع زيادة حجم العينة .

وبمقارنة النتائج على أساس معيار متوسط الأخطاء المعيارية للمعاودات **Average StandardError** مقارنة بالخطأ المعياري لطريقة المربعات الصغرى (S.E) :

١- انخفاض متوسط الأخطاء المعيارية لطريقة أزواج المشاهدات عن طريقة البواقي وعن الخطأ المعياري الناتج من تطبيق طريقة المربعات الصغرى عند حجم عينة ( $n = 20, 50$  ، مشاهدة .

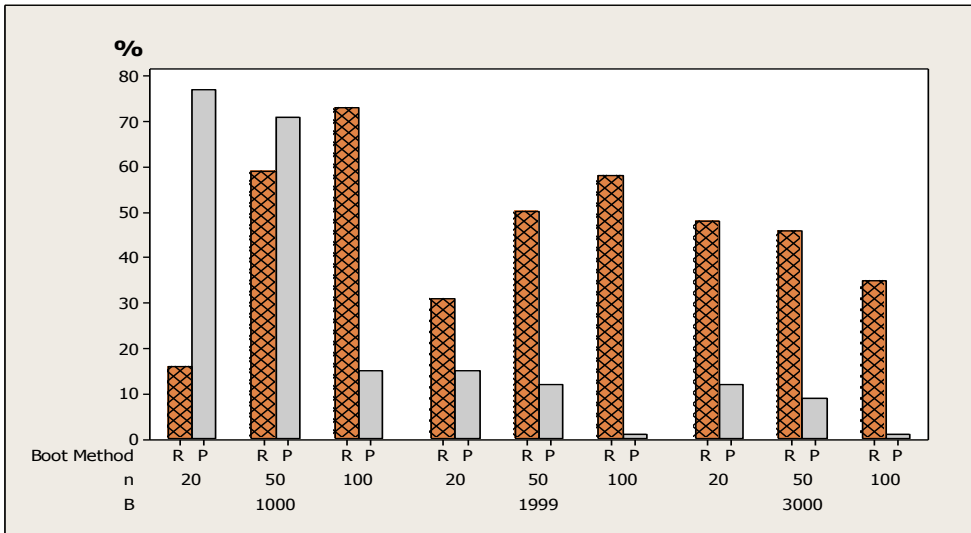
٢- زيادة متوسط الأخطاء المعيارية لطريقتي البوتستراب أزواج المشاهدات والبواقي بشكل ملحوظ عن الخطأ المعياري لطريقة المربعات الصغرى عند حجم عينة ( $n = 100$  مشاهدة.

٣- زيادة متوسط الأخطاء المعيارية لطريقة بوتستراب البواقي بشكل ملحوظ على متوسط الأخطاء المعيارية لطريقة بوتستراب أزواج المشاهدات عند حجم عينة ( $n = 20, 50$  ، مشاهدة ، بينما ينعكس الأداء عند حجم عينة ( $n = 100$  مشاهدة .

جدول (٢): نتائج دراسة المحاكاة في حالة الشكل الجذري لتباين حد الخطأ العشوائي

N		20		50		100	
BP Test P-value		0.03802		0.0007011		0.006225	
OLS Std. error		0.6691		0.1885		1.2911	
		Pairs	Residual	Pairs	Residual	Pairs	Residual
B = 1000	number of bootstrap Standard error less than OLS Standard error	77%	16%	71%	59%	15%	73%
	Bootstrap Standard error means	0.660268	0.677095	0.191566	0.1878	1.391927	1.289969
B = 1999	number of bootstrap Standard error less than OLS Standard error	15%	31%	12%	50%	1%	58%
	Bootstrap Standard error means	0.686512	0.67302	0.19227	0.188319	1.383833	1.286822
B = 3000	number of bootstrap Standard error less than OLS Standard error	12%	48%	9%	46%	1%	35%
	Bootstrap Standard error means	0.685086	0.670143	0.192202	0.188763	1.38207	1.285756

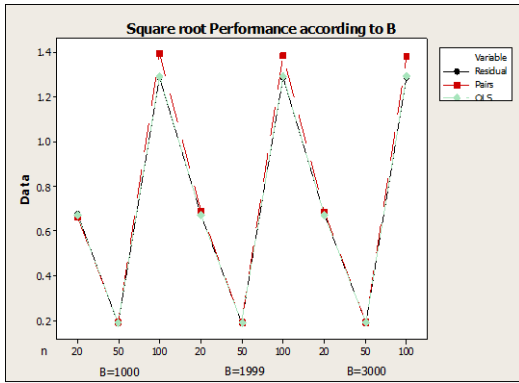
ويوضح شكل (٤) النسبة المئوية لتفوق طريقتي البوتستراب بالمقارنة مع طريقة المربعات الصغرى العادية



المصدر: الباحث باستخدام بيانات جدول رقم (4-4)

شكل (٤): النسبة المئوية لتفوق طريقتي البوتستراب (أزواج المشاهدات P , البواقي R) بالمقارنة مع طريقة OLS عند أحجام العينات الموضحة (n) , وعدد عينات البوتستراب المولدة (B) في حالة الدالة الجذرية لتباين حد الخطأ العشوائي

تفوق طريقة البواقي علي طريقة أزواج المشاهدات في حالة حجم عينة  $(n) = 20, 50$  مشاهدة عند  $(B) = 1000$  , بينما تفوق طريقة البواقي عند حجم عينة  $(n) = 100$  مشاهدة لجميع قيم  $(B)$  . وقد تم حساب متوسط الأخطاء المعيارية لتقديرات طريقتي البوتستراب لكل حجم من أحجام عينات البوتستراب المولدة ، وهو ما يوضحه شكل (5) وشكل (6) الخاص بمعيار متوسط الأخطاء المعيارية المستخدم في المقارنة:

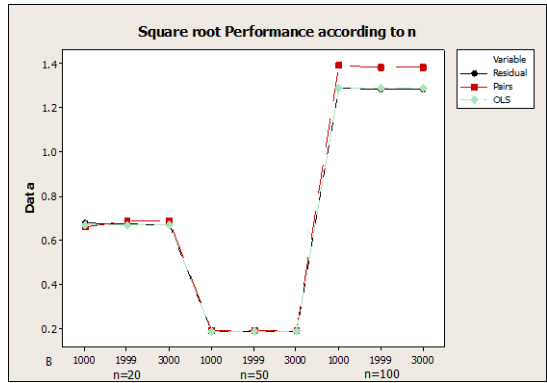


شكل (٦): تأثير اختلاف أحجام العينات  $(n)$  عند كل حجم من أحجام عينات البوتستراب المولدة  $(B)$  في حالة الدالة الجذرية لتباين حد الخطأ العشوائي.  
(المصدر: الباحث باستخدام بيانات جدول رقم (2))

### مما سبق نخلص إلى أن :

(أ) تفوق طريقة بوتستراب أزواج المشاهدات علي طريقة المربعات الصغري العادية OLS , وعلي طريقة بوتستراب البواقي عند حجم عينة  $(n) = 20, 50$  مشاهدة ، و فقط عند عدد عينات بوتستراب  $(B) = 1000$  ، و تفشل طريقة بوتستراب أزواج المشاهدات تماماً عند حجم العينة  $(n) = 100$  مشاهدة ، بغض النظر عن قيم  $(B)$  .

يتضح من شكل (٤) تفوق أداء البوتستراب بطريقة أزواج المشاهدات عند حجم عينة  $(n) = 20, 50$  مشاهدة ، و فقط عند عدد عينات بوتستراب  $(B) = 1000$  . وفي السياق نفسه فإن تفوق البوتستراب بطريقة البواقي تحقق في حالة حجم عينة  $(n) = 50$  مشاهدة و فقط عند استخدام  $1000$  عينة بوتستراب ، بينما تحقق التفوق في حالة العينة كبيرة الحجم  $(n) = 100$  مشاهدة عند قيم  $(B) = 1000$  ، وبمقارنة أداء طريقتي البوتستراب يتبين ١٩٩٩ .



شكل (٥): تأثير اختلاف عدد عينات البوتستراب المولدة  $(B)$  , عند كل حجم عينة  $(n)$  في حالة الدالة الجذرية لتباين حد الخطأ العشوائي.  
(المصدر: الباحث باستخدام بيانات جدول رقم (2))

يتضح من شكل (٥) ، (٦) أن متوسط الأخطاء المعيارية لطريقة أزواج المشاهدات أقل من متوسط الأخطاء المعيارية لطريقة البواقي والخطأ المعياري لطريقة المربعات الصغري عند حجم عينة  $(n) = 20$  و فقط عند عدد عينات بوتستراب  $(B) = 1000$  . بينما متوسط الأخطاء المعيارية لطريقة البواقي هو الأقل عند حجم عينة  $(n) = 50$  لقيم  $(B) = 1000$  ، ١٩٩٩ وعند حجم عينة  $(n) = 100$  مشاهدة لجميع قيم  $(B)$  .

(ب) تفوق طريقة بوتستراب البواقي بصورة مطلقة علي طريقة المربعات الصغري العادية ،  
 علي طريقة أزواج المشاهدات عند حجم عينة = (B) = 100 مشاهدة عند قيم (B) =  
 (7-4) الخاص بالمقارنة وفقاً لمعيار النسب المئوية.  
 ويوضح جدول (3) ملخصاً لنتائج دراسة المحاكاة لجميع الدوال وجميع أحجام العينات موضع الدراسة عند المستويات المختلفة للمقدرات البوتسترابية. وهو ما يوضحه أيضاً شكل 1، 1999.

### جدول (3): ملخص نتائج دراسة المحاكاة :

B	n	طريقتي البوتستراب	النمط الدالي للتباين	
			الدالة التربيعية	الدالة الجذرية
B = 1000	n = 20	Pairs	88% (1.3822704)	77% (0.660268)
		Residual	66% (1.419396)	16% (0.677095)
	n = 50	Pairs	100% (0.835941)	71% (0.191566)
		Residual	53% (0.883121)	59% (0.1878)
	n = 100	Pairs	0% (0.996275)	15% (1.391927)
		Residual	47% (0.743959)	73% (1.289969)
B = 1999	n = 20	Pairs	91% (1.385897)	15% (0.686512)
		Residual	71% (1.418714)	31% (0.67302)
	n = 50	Pairs	100% (0.833356)	12% (0.19227)
		Residual	58% (0.881961)	50% (0.188319)
	n = 100	Pairs	0% (0.992456)	1% (1.383833)
		Residual	36% (0.746814)	58% (1.286822)
B = 3000	n = 20	Pairs	94% (1.387215)	12% (0.685086)
		Residual	73% (1.419766)	48% (0.670143)
	n = 50	Pairs	100% (0.833358)	9% (0.192202)
		Residual	53% (0.883736)	46% (0.188763)
	n = 100	Pairs	0% (0.992909)	1% (1.38207)
		Residual	39% (0.746814)	35% (1.285756)
OLS standard error		n = 20	1.4265	0.6691
OLS standard error		n = 50	0.8849	0.1885
OLS standard error		n = 100	0.7441	1.2911



النمط التريبي لتباين حد الخطأ العشوائي عند  
حجم عينة  $(n) = 20$  .

٣- يتضح أفضلية طريقة بوتستراب أزواج  
المشاهدات عن طريقة بوتستراب البواقي وذلك  
في حالتى العينة صغيرة ومتوسطة الحجم ،  
وذلك عند جميع مستويات المقدرات البوتسترابية  
بينما يتغير الأداء في حالة العينة كبيرة الحجم  
حيث تتفوق طريقة البواقي علي طريقة أزواج  
المشاهدات.

٤- يتحسن بصورة ملحوظة أداء مقدرى البوتستراب  
بزيادة عدد المقدرات البوتسترابية من ١٠٠٠  
الى ١٩٩٩ مقدرًا ، بينما التحسن غير ملحوظ  
في حالة الزيادة الى ٣٠٠٠ مقدرًا بوتسترابياً ،  
لذلك يفضل استخدام عدد ١٩٩٩ مقدرًا  
بوتسترابياً، حيث لا توجد حاجة إلى زيادة عدد  
المقدرات الى ٣٠٠٠ مقدر وما يتطلبه ذلك من  
تكثيف عمل الحاسب واستهلاك الوقت، مع عدم  
إضافة فائدة ملحوظة في تحسن الأداء.

ويمكن تلخيص نتائج دراسة المحاكاة بحيث  
يستطيع القارئ تحديد الدالة الملائمة لحجم العينة  
 $(n)$  وعدد المعادلات  $(B)$  وطريقة البوتستراب  
المطلوب استخدامها في الجدول التالي :

ملحوظة: متوسط الأخطاء المعيارية بطريقة  
البوتستراب موجودة بين قوسين.

ملحوظة: القيم المظللة هي الأكبر من حيث نسبة  
التمييز عند حجم العينة  $(n)$  .  
يلخص جدول (٣) عن خلاصة نتائج دراسة  
المحاكاة وفقاً لمعيارى المقارنة ، النسبة المئوية  
للتفوق ومتوسط الأخطاء المعيارية :

١- يتحقق الأداء الأفضل لطريقتى البوتستراب ،  
في حالة النمط التريبي لتباين حد الخطأ  
العشوائي عند حجم عينة  $(n) = 20$  لجميع  
قيم  $(B)$  ، ثم الدالة الجزرية عند حجم عينة  
 $(n) = 20,500$  فقط عند  $(B) = 1000$  .  
بينما تفشل طريقتى البوتستراب في حالة الدالة  
الخطية باستثناء طريقة بوتستراب البواقي التي  
تحقق تفوقاً نسبياً مقارنةً بطريقة المربعات  
الصغرى العادية عند حجم عينة  $(n) = 100$   
وقط عند  $(B) = 1000$  .

٢- تتفوق طريقة بوتستراب أزواج المشاهدات تفوقاً  
تاماً (١٠٠%) في حالة النمط التريبي عند  
حجم عينة  $(n) = 50$  عند جميع قيم  $(B)$  .  
بينما يتحقق الأداء الأفضل لطريقة البواقي  
مقارنةً بطريقة المربعات الصغرى في حالة

## جدول (٤) : خلاصة نتائج المحاكاة حسب أعلى نسبة تميز

B	n	طريقتي البوتستراب	الدالة
B = 1000	n = 20	Pairs	تربيعية
	n = 50	Pairs	تربيعية
	n = 100	Residual	جذرية
B = 1999	n = 20	Pairs	تربيعية
	n = 50	Pairs	تربيعية
	n = 100	Residual	جذرية
B = 3000	n = 20	Pairs	تربيعية
	n = 50	Pairs	تربيعية
	n = 100	Residual	جذرية

(المصدر: جدول رقم(٣))

## المراجع

## ٧- توصيات الدراسة

- بناء على ما تقدم من نتائج لدراسة المحاكاة السابقة يتقدم الباحث بالتوصيات التالية:
- ١) حالة العينة صغيرة الحجم (٢٠ ، ٥٠ مفردة) : يفضل التقدير باستخدام طريقة أزواج المشاهدات البوتسترابية علي طريقتي البواقي والمربعات الصغرى العادية إذا كان تباين حد الخطأ العشوائى دالة تربيعية فى المتغير المستقل  $X_i$  وذلك عند جميع مستويات أعداد المقدرات البوتسترابية (B) المكونة للتوزيع التجريبي البوتسترابى . والنمط الجذري عند فقط عند  $(B) = 1000$
- ٢) حالة العينة كبيرة الحجم (١٠٠ مفردة) : لا ينصح باستخدام أى طريقة من طرق البوتستراب موضع الدراسة (أزواج المشاهدات والبواقي).
- ٣) ينصح باستخدام عدد مقدرات بوتسترابية B تساوى ١٩٩٩ مقدراً بوتسترابياً.
- ١- المراجع العربية
١. إبراهيم، إبراهيم حسن (١٩٩٢)، "أهم مشكلات استخدام تحليل التباين التقليدي في إتجاه واحد"، *مجلة الإدارة العامة، الرياض* ١٥٧، ٧٣-١٧٥.
٢. عامر، غزال عبدالعزيز (٢٠١٥)، "الاقتصاد القياسي وتحليل السلاسل الزمنية"، معهد الإحصاء، جامعة القاهرة.
٣. الحرى ، فائزة طالع (٢٠١١)، نظرية البوتستراب للإحصاءات المرتبة المتطرفة مع بعض التطبيقات، رسالة دكتوراة، كلية العلوم للبنات، جامعة الملك عبدالعزيز.
٤. الهانسي، محمد مختار ، السيد، سيد مشعال ، عبدالعزيز، محمد علي (٢٠١٣)، "استخدام طريقة البوتستراب لتقليل آثار الأزواج الخطي" ، مؤتمر الإسكندرية الدولي الثاني للإحصاء، قسم الإحصاء والرياضة والتأمين، كلية التجارة، جامعة الإسكندرية.

## ب- المراجع الأجنبية:

5. Barrera, M. S. and Zamar, R. H. (20-02). "Bootstrapping Robust Estimate of Regression", *Ann. Statistic*, Vol. 30, p. 556-582.
6. Breusch, T. S. and Pagan, A. (1979). "A Simple Test for Heteroscedasticity and Random Coefficient Variation", *Econometrica*, Vol. 47(5) p. 1287-1294.
7. Chattefuee, S. and Hadi, A. S. (2006). "**Regression Analysis by Example**", Fourth Edition, Wiley Interscience.
8. Chesher, A. and Jewitt, I. (1987). "the Bias of Heteroscedasticity Consistent Covariance Matrix Estimator", *Econometrica*, Vol. 55(5), p. 1217-1222.
9. Chou, Pin-Huan (2004). "Bootstrap Tests for Multivariate Event Studies", *Review of Quantitative Finance and Accounting*, Vol. 23(3), p. 275-290.
10. Cribari-Neto, F. and Zarkos, S. G. (2003). "Improved Weighted Bootstrap", working paper, *XXV Brazilian Econometrics Meeting*, Porto Seguro/BA, December. Retrieved March 11, 2014 from: ([http://www.google.com/eg/url?sa=t&rct=j&q=&esrc=s&source=web&cd=1&cad=rja&uact=8&ved=0CC8QFjAA&url=http%3A%2F%2Fwww.finterstat.statjournals.net%2FYEAR%2F1999%2Farticles%2F9903001.pdf&ei=qgYfU\\_z9C4eJwPy8YCIDQ&usg](http://www.google.com/eg/url?sa=t&rct=j&q=&esrc=s&source=web&cd=1&cad=rja&uact=8&ved=0CC8QFjAA&url=http%3A%2F%2Fwww.finterstat.statjournals.net%2FYEAR%2F1999%2Farticles%2F9903001.pdf&ei=qgYfU_z9C4eJwPy8YCIDQ&usg)).
11. Efron, B. (1979). "Bootstrap Methods: Another look at the jackknife", *Ann. Statist.*, p. 7, 1-26.
12. Efron, B. (1992). "Jackknife-after-bootstrap standard errors and influence functions (with discussion)", *J. Roy Statist. Soc. Ser. B*, Vol. 54 p. 83-127.
13. Efron, B. (2000). "The Bootstrap and Modern Statistics", *Journal of the American statistical Association*, Vol. 95(452), p. 1293-1296.
14. Efron, B. (2003). "Second Thoughts on the Bootstrap", *Statistical Science*, Vol. 8(2), p. 135-140.
15. Efron, B. and Tibshirani, R.J. (19-93). "*An Introduction to the Bootstrap*", Chapman and Hall, New York.
16. Flachaire, E. (2005). "Bootstrapping Heteroskedastic Regression Models: Wild Bootstrap vs. Pairs Bootstrap", *Computational Statistics and Data Analysis*, Vol. 49(2), p. 361-376.
17. Ferchelum, O. M. (1999). "*On the Bootstrap Heteroskedastic Regression Models*", Retrieved March 11, 2014 from: ([http://www.google.com/eg/url?sa=t&rct=j&q=&esrc=s&source=web&cd=1&cad=rja&uact=8&ved=0CCoQFjAA&url=http%3A%2F%2Fwww.finterstat.statjournals.net%2FYEAR%2F1999%2Farticles%2F9903001.pdf&ei=qgYfU\\_z9C4eJwPy8YCIDQ&usg](http://www.google.com/eg/url?sa=t&rct=j&q=&esrc=s&source=web&cd=1&cad=rja&uact=8&ved=0CCoQFjAA&url=http%3A%2F%2Fwww.finterstat.statjournals.net%2FYEAR%2F1999%2Farticles%2F9903001.pdf&ei=qgYfU_z9C4eJwPy8YCIDQ&usg)).
18. Fox, J. and Weiberg, S. (2012). "*Bootstrapping Regression Models in R*", An Appendix to An R Companion to Applied Regression, Second Edition, 1-17. Retrieved March 11, 2014 from: ([http://www.google.com/eg/url?sa=t&rct=j&q=&esrc=s&source=web&cd=2&ved=0CDwQFjAB&url=http%3A%2F%2Fwww.socsci.mcmaster.ca%2Fjfox%2FBooks%2FCompanion%2Fappendix%2FAppendixBootstrapping.pdf&ei=XSEfU\\_H5O8X9ygO2l4DYDg](http://www.google.com/eg/url?sa=t&rct=j&q=&esrc=s&source=web&cd=2&ved=0CDwQFjAB&url=http%3A%2F%2Fwww.socsci.mcmaster.ca%2Fjfox%2FBooks%2FCompanion%2Fappendix%2FAppendixBootstrapping.pdf&ei=XSEfU_H5O8X9ygO2l4DYDg)).
19. Freedman, D. A. (1981). "Bootstrapping Regression Models", *Annals of Statistics*, Vol. 9, p. 1218-1228.

20. Freedman, D. A. and Peters, S. C. (1984). "Bootstrapping a Regression Equation: Some Empirical Results", *Journal of American Statistical Association*, Vol. 79, p. 97-106.
21. Gujarati, D. N. and Porter, D. C. (2009). "**Basic Econometrics**", Fifth Edition. The McGraw-Hill Companies.
22. Hansen B. E. (2017). "*Econometrics*", University of Wisconsin, Department of Economics.
23. Harvey, A.C. (1976). "Estimating Regression Models with Multiplicative Heteroscedasticity", *Econometrica*, Vol. 44(3), p. 461-465.
24. Hastie, T., Tibshirani, R. and Friedman, J. (2008) *The Elements of Statistical Learning*, second edition, Springer, Stanford, California. P.223.
25. Hodoshima, J. and Ando M. (2008). "A Simulation Study of White's Test for Heteroscedasticity in Fixed and Stochastic Regression Models", *Taylor and Francis*, Vol. 37(5), p. 897-906.
26. Johns, M. V. (1988). "Importance Sampling for Bootstrap Confidence Intervals", *JASA*, Vol. 83, p.709-714.
27. Johnston, J. and DiNardo, J. (1997). "**Econometric Methods**" Fourth Edition, McGraw-Hill Companies.
28. Kutner, M. H. & Nachtsheim, C. J. & Neter, J. and Li, W. (2005). "**Applied Linear Statistical Models**", Fifth Edition. *The McGraw-Hill Companies*.
29. Liu, R.Y. and Singh, K. (1992). "Efficiency and Robustness in Resampling", *Annal of Statistics*, 20 (1), 370-384.
30. Payne, N. (2014). "Evaluating the Impact of Heteroscedasticity on the Predictive Ability of Modern Regression Techniques", *published thesis, Simon Fraser University, Department of Statistics and Actuarial Science Faculty of Science*.
31. Singh, K. and Xie, M. (2003). "Bootstrap: A Statistical Method", *Sankhya*, Vol. 65(3), p. 532-559.
32. Rana, S. & Midi, H. and Imon, A. H. M. R. (2012). "Robust Wild Bootstrap for Stabilizing the Variance of Parameter Estimates in Heteroscedastic Regression Models in the Presence of Outliers", *Mathematical Problems in Engineering*, p. 1-14.
33. Yan, X. and Su, X. G. (2009). "**Linear Regression Analysis: Theory and Computing**", World Scientific Publishing Co. Pte. Ltd, Singapore.
34. Yu, C. H. (2003). "Resampling methods: concepts, applications, and justification: Practical Assessment", *Research and Evaluation*, 8(19). Retrieved March 11, 2014 from (<http://PAREonline.net/getvn.asp?v=8&n=19>).
35. Wu, C. F. J. (1986), "Jackknife, Bootstrap and other Resampling Methods in Regression Analysis", *Annals of Statistics*, Vol. 14, p. 1261-1350.