



مجلة البحوث المالية والتجارية  
المجلد (21) - العدد الثالث - يوليو 2020



إستخدام أسلوب البوتستراب ونماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين  
فى تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص فى السوق المصري

**Using A Bootstrap Method and Two-Stage data Envelopment  
analysis models in Estimating The Relative efficiency of life  
insurance companies in the Egyptian market**

د/ محمد محمد السيد حافظ

د.د/ عيد أحمد أبويكر

مدرس بقسم الرياضة والتأمين

أستاذ التأمين ورئيس قسم الرياضة والتأمين

كلية التجارة - جامعة بنى سويف

كلية التجارة - جامعة بنى

Eyadaser4@gmail.com سويف

prof\_eideg@yahoo.com

## ملخص البحث

تهدف هذه الدراسة الي تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص في السوق المصري (14 شركة) خلال عام 2018/2017 بإستخدام الأسلوب التقليدي لتحليل البيانات المغلفة وأسلوب البوتستراب ونماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين، وقد توصلت الدراسة الي أن نسبة الشركات التي حققت معامل الكفاءة التامة بإستخدام الأسلوب التقليدي بلغت 64.3% وعند مقارنتها بنتائج أسلوب البوتستراب تبين عدم تحقيق أي شركة لمعامل الكفاءة التامة وتراوحت معاملات الكفاءة بين 0.47 و 0.85 ، وتبين أن أفضل نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين هو نموذج CRS-Centralized حيث حققت 7 شركات فقط معامل الكفاءة التامة في المرحلة الاولى وشركة واحدة فقط في المرحلة الثانية وعند إستخدام أسلوب البوتستراب تبين أنخفاض التقديرات مقارنة بنموذج CRS-Centralized ،وقد أوصت الدراسة بإستخدام أسلوب البوتستراب في تقدير معاملات الكفاءة لشركات التأمين مقارنة بإستخدام الأسلوب التقليدي لتحليل البيانات المغلفة أو نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين.

### الكلمات الدالة :

الكفاءة النسبية - أسلوب البوتستراب - تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين - شركات تأمينات الأشخاص.



## **Abstract**

This study aims to estimate the relative efficiency of Life insurance companies in the Egyptian market (14 companies) during the year 2017/2018 using the traditional method for Data envelopment analysis , the Bootstrap method and two-stage Data envelopment analysis models, the study found that the proportion of companies that achieved the efficiency factor using The traditional method is 64.3%, and when compared to the results of the Bootstrap method, it was found that no company achieved the full efficiency factor and the efficiency coefficients ranged between 0.47 and 0.85, and it turned out that the best two-stage Data envelopment analysis models is a CRS-Centralized model where 7 companies achieved full efficiency labs in the first stage and a company Only one in the second stage, and when using the Bootstrap method, it was found that the estimates decrease in comparison to the CRS-Centralized model, The study recommended use the Bootstrap method in estimating efficiency factors for insurance companies compared to the traditional Data envelopment analysis or two-stage Data envelopment analysis models .

### **Key words:**

Relative efficiency - Bootstrap method - two-stage Data envelopment analysis - Life insurance companies.

## مقدمة

يحتل قطاع التأمين موقعاً استراتيجياً بين القطاعات الاقتصادية الأخرى ، حيث أنه يوفر الحماية الاقتصادية المناسبة لموارد المجتمع البشرية والمادية ، وبذلك يعتبر الدرع الواقي من أية هزات قد تواجه الاقتصاد القومي ، ويؤدي دوراً رئيسياً فى نمو واستقرار القطاعات الاقتصادية المختلفة ، كما يساهم بصورة فعالة فى تحقيق أهداف خطط التنمية الاقتصادية ، ويرجح ذلك لما يمثله هذا القطاع من ثقل مالي نتيجة للدور البارز الذي تقوم به شركات التأمين فى تجميع المدخرات الوطنية مما يتطلب من هذه الشركات درجة عالية من الكفاءة المالية ، ويقع العبء والمسئولية على هيئة الرقابة المالية فى تحقيق التزاماتها تجاه حملة الوثائق وحماية لحقوقهم ، وتجاه شركات التأمين ضماناً لاستمراريتهم فى السوق وتحقيقهم لمستوى مرتفع من الأرباح.

يعمل فى سوق التأمين المصرى 36 شركة تأمين مباشر بالإضافة إلى الشركة المصرية لضمان الصادرات ، والجمعية المصرية للتأمين التعاوني ، والشركة الافريقية لإعادة التأمين التكافلى (قطاع خاص ، مناطق حرة) ، حيث نجد أن من هذه الشركات هناك 15 شركات تأمين مباشر تمارس تأمينات الأشخاص (شركة واحدة قطاع عام و14 شركة قطاع خاص) ، وأن هناك 21 شركة تمارس تأمينات الممتلكات والمسؤوليات (شركة واحدة قطاع عام و20 شركة قطاع خاص) ، وبذلك نجد أن شركات التأمين على الحياة فى تزايد مستمر فى إشارة واضحة إلى أن السوق المصرى تعتبر سوق واحدة فى فرع تأمينات الحياة. ( الكتاب الإحصائى السنوى عن نشاط التأمين فى مصر) والجدول التالى يوضح تطور أقساط تأمينات الحياة والتأمينات العامة ومعدل التغير فى كل منها خلال الفترة من 2014/2013 – 2018/2017 .

### جدول رقم (1)

تطور الأقساط المباشرة لتأمينات الحياة ونسبتها الى إجمالي سوق التأمين

بالمليون جنيه

خلال الفترة من 2014/2013 – 2018/2017

نسبة (1)/(3)	إجمالي السوق		تأمينات الممتلكات والمسؤوليات		تأمينات الحياة		بيان السنة
	معدل التغير السنوي	الأقساط المباشرة (3)	معدل التغير السنوي	الأقساط المباشرة (2)	معدل التغير السنوي	الأقساط المباشرة (1)	
44.9	12.1	13701.3	8.5	7546.7	16.8	6154.6	2014/2013
47.6	12.8	15457.3	7.6	8118	19.3	7339.3	2015/2014
48	12.1	17334.3	11	9009.4	13.4	8324.9	2016/2015
45.3	29.7	22474.2	36.8	13236.6	21.3	10178.6	2017/2016
43.9	23.4	27742.6	26.7	15521.4	19.5	12166.2	2018/2017

المصدر: الكتاب الإحصائى السنوى عن نشاط سوق التأمين فى مصر ، هيئة الرقابة المالية، أعداد مختلفة.



من الجدول السابق يتضح أن أقساط تأمينات الأشخاص تمثل حوالى 44% من أجمالى أقساط سوق التأمين المصرى ، بالإضافة الى أن معدل التغير السنوى فى أقساط تأمينات الأشخاص كان أكبر من معدل التغير فى أقساط تأمينات الممتلكات.

وبذلك تساهم شركات تأمينات الأشخاص بدور هام فى حماية الأشخاص من خلال ما توفره من تغطيات تأمينية مختلفة بما يساهم فى توفير الحماية والأستقرار للأشخاص وللمن يعولون ونظراً لكون هذه التغطيات طويلة الأجل فإنه يتكون لدى هذه الشركات احتياجات كبيرة لابد أن تعمل على أستثمارها بشكل كفاء حتى يمكنها الألتزام بما يترتب على هذه التغطيات من مطالبات وأيضاً يمكن من خلال هذه الأستثمارات المساهمة فى تمويل خطط التنمية الاقتصادية للدولة، لذا فإن عملية تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص تعدّ أمراً فى غاية الأهمية لما تتمتع به تأمينات الأشخاص من مجموعة من السمات تتمثل فيما يلى:

- 1- طول مدة العقد.
- 2- طبيعة القسط المتساوى.
- 3- تعاضم أهمية الاستثمار.
- 4- إمكانية إنهاء التعاقد من جانب المؤمن له.
- 5- تكاليف الحصول على العمليات.
- 6- التباين الكبير فى طبيعة الوثائق.

وأحد أهم الأساليب المستخدمة فى تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص أسلوب تحليل البيانات المغلفة والذي يعمل على تعظيم عدد من المدخلات لتحقيق القدر المحقق من المخرجات ولكن هذا الأسلوب به العديد من السلبيات مثل عدم وجود أستدلال إحصائى لما يوفره من تقديرات لمعاملات الكفاءة وحساسية تقديرات معاملات الكفاءة الي أخطاء العينة ومن الممكن أن تكون تقديرات معاملات الكفاءة مبالغ فيها أو زائفة بخلاف معاملات الكفاءة الفعلية كذلك فإن كفاءة وحدات اتخاذ القرار تزيد مع زيادة عدد المدخلات كما أن تقدير معاملات الكفاءة وفقاً لتحليل البيانات المغلفة يكون من خلال قيمة معامل الكفاءة فقط وليس من خلال فترات ثقة أضافة الي أن قياس الكفاءة النسبية مرة واحده قد لا يعطى صورته الحقيقية عن طبيعة نشاط الاكتتاب والأستثمار وخاصة فى شركات تأمينات الأشخاص وذلك لتحديد اي الشركات يعد كفاءً أو غير كفاء فى كل مرحلة على حده حيث يعد ذلك أفضل عند تقدير الكفاءة فى شركات تأمينات الأشخاص (Hong.et.al,2020).

وللتغلب على هذه السلبيات قام كلاً من Simar and Wilson بتطوير تقنية البوتستراب لعمل محاكاة لتقديرات معاملات الكفاءة بإستخدام تحليل البيانات المغلفة وقد أثبتت هذه التقنية إمكانية الأستدلال الإحصائي لتقديرات معاملات الكفاءة من خلال عمل محاكاة لعدد من العينات للحصول على تقديرات مناسبة وأكثر ملائمة لمعاملات الكفاءة (Hong.et.al,2020).

### مشكلة الدراسة

لكي تتمكن شركات التأمين من تحقيق أهدافها والتزاماتها تجاه حملة الوثائق والمساهمين، فإن ذلك يتطلب كفاءة مالية عالية، هذا مع الأخذ في الاعتبار أن الكفاءة المالية ما هي إلا دالة في السوق التأميني تتحدد في ضوء متغيرات وعوامل متعددة ، ولقياس الكفاءة المالية في قطاع التأمين لابد من إستخدام مؤشرات للأداء والإنتاجية والربحية ، بأعتبار أن كفاءة الأداء المالي في شركات التأمين يعتمد على وضع خطط وسياسات رشيدة للاكتتاب والأستثمار، حيث تقوم شركات التأمين بدورين رئيسيين لنشطين متكاملين هما : (ابوبكر، عيد احمد: 2006) ، (ابوبكر، عيد احمد: 2010) النشاط الأول: هو نشاط الاكتتاب (النشاط الإنتاجي) ويتمثل في تقديم الخدمات التأمينية للمؤمن عليهم.

النشاط الثاني: هو نشاط الأستثمار ويتمثل في أستثمار الأموال المتركمة لديها في الأوجه الأستثمارية التي حددها القانون بحيث تتوافر فيها التوازن بين الضمان والربحية والسيولة في ظل تنوع أمثل لهذه الأوجه.

### وبناء عليه تتمثل مشكلة الدراسة فيما يلي:

اولاً: عدم وجود أستدلال إحصائي أو تحليل حساسية لتقديرات معاملات الكفاءة في شركات تأمينات الأشخاص والحاجة الي أسلوب يوضح مدى إمكانية الأعتداد على تقديرات معاملات الكفاءة وفقاً لأسلوب تحليل البيانات المغلفة ويتمثل ذلك في أسلوب أو تقنية البوتستراب التي توفر تقديراً أفضل لمعاملات الكفاءة والتأكد من ما إذا كانت التقديرات دقيقة ام لا .

ثانياً: أن تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص مرة واحدة لا يعطى تقديرات دقيقة لمعاملات الكفاءة في كلاً من مرحلة الحصول على الأقساط ومرحلة توليد الأستثمارات ويتم ذلك من خلال أسلوب تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين والذي عن طريقه يمكن حساب معاملات الكفاءة لكل مرحلة على حده مما يعطى تقديراً أفضل للكفاءة لكل مرحلة على حده وبشكل كلي .

### هدف الدراسة



تهدف هذه الدراسة الي قياس الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام تحليل البيانات المغلفة وإستخدام أسلوب البوتستراب لتحليل مدى كفاءة الأسلوب التقليدي في تقدير معاملات الكفاءة و مدى حاجة شركات تأمينات الأشخاص الي مقياس أكثر كفاءة من الأسلوب التقليدي وهو نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين حيث سيتم تقدير الكفاءة النسبية بإستخدام الأسلوب التقليدي ثم إستخدام أسلوب البوتستراب لتقدير الكفاءة ثم إستخدام نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين لتقدير كفاءة شركات تأمينات الأشخاص وذلك من خلال:

- 1- تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام الأسلوب التقليدي.
- 2- تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص باستخدام أسلوب البوتستراب.
- 3- المقارنة بين معاملات الكفاءة بإستخدام الأسلوب التقليدي وأسلوب البوتستراب.
- 4- تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين.
- 5- مقارنة نتائج البوتستراب في تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص مع نتائج أفضل نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين.
- 6- تمهيد منحني الكفاءة بعد تعديله وفقاً لمعاملات الكفاءة بإستخدام تقنية البوتستراب.

### أهمية الدراسة

تتمثل أهمية الدراسة فيما يلي:

- 1- دور قطاع تأمينات الأشخاص في تمويل خطط التنمية الاقتصادية.
- 2- حاجة شركات تأمينات الأشخاص الي تقدير الكفاءة النسبية بشكل مستمر.
- 3- أهمية تقنية البوتستراب في تحليل حساسية تقديرات معاملات الكفاءة بإستخدام تحليل البيانات المغلفة سواء التقليدي أو على مرحلتين .
- 4- من خلال تقدير معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص يمكن للشركات تحديد الإستخدام الكفء لمواردها وتحقيق القدر المحقق من المخرجات وتحديد الطاقة العاطلة لكل مورد من مواردها.
- 5- تقدير كفاء الشركات تساعد العملاء على اختيار الشركة التي تلبي احتياجاتها.

### فروض الدراسة

#### الفرض الاول

- توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين تقديرات معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام الأسلوب التقليدي و أسلوب البوتستراب.

## الفرض الثاني

- أن تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص يعد أفضل بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين مقارنة بالأسلوب التقليدي.

## الفرض الثالث

- توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين تقديرات معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين و أسلوب البوتستراب.

## حدود الدراسة

- شركات تأمينات الأشخاص في السوق المصري (14 شركة ) خلال عام 2018/2017.

## مصادر البيانات

الكتاب الإحصائي السنوى لسوق التأمين الصادر عن الهيئة العامة للرقابة المالية عام 2018/2017.

## الدراسات السابقة

بسبب الانتشار الكبير فى إستخدام تحليل البيانات المغلفة في تقدير كفاءة المؤسسات المالية والخدمية في العديد من الدراسات العربية والأجنبية حيث تم إستخدامه من (Cheabouni,2019) قبل

فى تقييم كفاءة شركات السياحة في الصين بالاعتماد على تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين وإستخدام تقنية البوتستراب في تصحيح منحنى الكفاءة وتوصلت الي أن نتائج البوتستراب أقل من تقديرات معاملات الكفاءة بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين.

Perico بإستخدام تقنية البوتستراب فى تقدير معاملات الكفاءة لقطاع البنوك فى وقام فى البرازيل وتم تمهيد منحنى الكفاءة بإستخدام البوتستراب ونسبة التحيز. (et.al,2016) وقام كلاً من (Wasseja, and Mwendn,2015) بتحليل كفاءة شركات التأمين على الحياة فى كينيا بإستخدام تحليل البيانات المغلفة وإستخدام أسلوب البوتستراب في تقدير العوامل المؤثرة على كفاءة قطاع التأمين فى كينيا.

وفي دراسة (Chai.et.al,2019) تم إستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين مع تقنية البوتستراب في قياس كفاءة نظام التأمين الصحى في الصين وأسباب أختلاف معاملات الكفاءة من منطقة الى أخرى بالإضافة الي قياس أثر العوامل البيئية على كفاءة نظام التأمين الصحى.

وقام (Sina,2017) بإستخدام تحليل البيانات المغلفة وتقنية البوتستراب في قياس العلاقة بين





الكفاءة والملاءة المالية لشركات التأمين في الهند وتم التوصل الي وجود علاقة معنوية بين تأثير الملاءة المالية على الكفاءة .

و توصلت دراسة (Dia.et.al,(2020) الي كفاءة إستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين وتقنية البوتستراب في قياس الكفاءة النسبية لقطاع البنوك في كندا خلال الفترة من 2000 الي 2017 ،كذلك أستخدمت دراسة (Anandreo.et.al,(2018) أحد نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين وتقنية البوتستراب في قياس الكفاءة النسبية لشركات التأمين على الحياة في الهند وتوصلت الي تقدير الكفاءة لكل مرحلة على حده والذي يساعد الشركة على تحسين المرحلة غير الكفاء والذي ينعكس بدوره على معامل الكفاءة الكلى بشكل عام .

أيضاً قامت دراسة (Sinha,(2014) بإستخدام نموذج البوتستراب والأسلوب التقليدي لتحليل البيانات المغلفة في تقدير معاملات الكفاءة في شركات التأمين على الحياة الهندية. كذلك قامت دراسة (Ashrafi,(2011) بإستخدام أحد نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين في تقدير معاملات الكفاءة بالتطبيق على قطاع البنوك في الولايات المتحدة الامريكية و تم إستخدام هذا الأسلوب في العديد من الدراسات بالتطبيق على قطاع التأمين مثل (LIANG.et.al,(2010), Kao and Hwang(2008), Shahroudi.et.al,(2012),Tavana.et.al,(2018), Sacoto et .al (2018);Ochola,(2017),LIU and CHEN,(2014) ,YAKOB .et.al,(2014); Nourani (2015) ووفقاً للدراسات السابقة يتضح أهمية إستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين وتقنية البوتستراب في الوصول الي تقديرات دقيقة لمعاملات الكفاءة في شركات التأمين في السوق المصرى وخاصة قطاع تأمينات الأشخاص وهذا ما تهدف اليه هذه الدراسة.

### خطة البحث

- المبحث الأول : الكفاءة الإنتاجية في شركات تأمينات الأشخاص.
- المبحث الثانى : تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام الأسلوب التقليدي لتحليل البيانات المغلفة وأسلوب البوتستراب.
- المبحث الثالث : تقدير الكفاءة النسبية في شركات التأمين بإستخدام نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين و أسلوب البوتستراب .

## المبحث الأول : الكفاءة الإنتاجية فى شركات تأمينات الأشخاص

### مقدمة

يشير مصطلح الكفاءة الي مقابلة المخرجات الموزونة الي المدخلات الموزونة ،حيث تُعد مؤشراً لأداء المؤسسات الإنتاجية والخدمية وقدرتها على الإستخدام الأمثل لمدخلاتها لتحقيق القدر المحقق من المخرجات وعند تحقق ذلك يقال أن الشركة تحقق الكفاءة التامة ،وقياس الكفاءة فى الشركات يتم من خلال قياس الكفاءة النسبية بالعديد من الأساليب يأتى فى مقدمتها أسلوب تحليل البيانات المغلفة والذى يعد أسلوب برمجة خطية يتم من خلاله تدنية المدخلات لتعظيم المخرجات.

### مفهوم الكفاءة

تُعبّر الكفاءة عن مدى نجاح الوحدة الاقتصادية فى أحكام العلاقة بين الموارد المستخدمة والمخرجات بطريقة كفوءة تهدف الي تعظيم المخرجات وتخفيض المدخلات ، والكفاءة بمفهومها العام تحقيق أعظم مستوى من الإنتاج عند مستوى معين من التكنولوجيا والموارد المتاحة ،والكفاءة بشكل أدق هى دراسة العلاقة بين القيم الفعلية والقيم المستهدفة للمخرجات والمدخلات ويمكن أن تأخذ هذه العلاقة شكل نسبة المخرجات الفعلية الي أعظم مستوى للمخرجات المستهدفة والمحققة فى مستوى معين من المدخلات ،أو انها توفير أدنى مستوى من المدخلات المستهدفة الي المدخلات الفعلية التى تحقق مستوى معين من المخرجات ( بيتال واخرون ،2017).

ويرى بعض الكتاب أن مفهوم الكفاءة يمكن أن ينصرف الي :

1- الكفاءة الفنية Technical efficiency والتي يقصد بها مقدرة الوحدة لتحقيق أعظم ناتج أو خدمة فى ظل مجموعة الموارد المتوفرة (Coelli et.al,2003).

2- الكفاءة الحجمية Scale efficiency وهى تقيس مقدار الدرجة التى يمكن أن تتوسع بها الوحدة طبقاً لحجم عملياتها ، أو أنها مقدار التغير فى الإنتاج نتيجة لتغير عناصر الإنتاج فى وقت واحد (بيتال واخرون ،2017).

### طرق قياس الكفاءة فى شركات التأمين

هناك العديد من الدراسات السابقة التى تناولت مجموعة من الأساليب التقليدية فى قياس الكفاءة فى شركات التأمين والعوامل المؤثرة فيها (عيد ابوبكر 2006) مثل مقاييس الإنتاجية (الكلية والجزئية) والمقاييس المالية (نسب السيولة والتشغيل والربحية) والمقاييس الإحصائية (تحليل الانحدار) ومقاييس أمثلية باريتو وأسلوب فاريل ، إلا أن هذه الأساليب التقليدية لها محدوديتها فى قياس الكفاءة، وبخاصة



عندما تمتد الدراسة الي معرفة الوحدات التي لا تعمل بكفاءة ، والرغبة في معرفة الأسباب، والتعرف الي الكميات المثلى من المدخلات والمخرجات ، تلك التي تتحقق عندها الكفاءة النسبية للوحدات ، بالإضافة الي أن طبيعة التفاعل بين المدخلات والمخرجات بعضها مع بعض في قطاع الخدمات هي علاقة معقدة وغير واضحة ، وقد ظهرت مجموعة من الاساليب الحديثة منها أسلوب تحليل البيانات المغلفة بوصفه أداة كمية جديدة لقياس الكفاءة من خلال تحديد المزيج الأمثل لمجموعة المدخلات والمخرجات في وحدات إدارية متماثلة الأهداف والأنشطة بهدف تحديد مستوى الكفاءة الفنية النسبية لكل وحدة الي مجموع الوحدات ، وهو ما يطلق عليه مصطلح الكفاءة النسبية ؛ لذلك فإن أسلوب تحليل البيانات المغلفة يكاد يكون الاختيار الأفضل لقياس الكفاءة النسبية للوحدات الإدارية فيما بينها. (الأحمدي ، طلال :2008).

### تحليل البيانات المغلفة كأحد اساليب قياس الكفاءة

نشأ هذا الأسلوب منذ عام ١٩٥٧، وتعد دراسة فاريل في عام 1975 هي الأولى لأسلوب تحليل مغلف البيانات ، إلا أنه يعاب على أسلوب فاريل قياسه للكفاءة الفنية لمخرج واحد ، ومدخل واحد فقط ، بينما يتميز أسلوب تحليل مغلف البيانات بتعامله مع مجموعة من المخرجات ومجموعة من المدخلات .

ويعد تحليل مغلف البيانات (Data Envelopment Analysis (DEA أحد الاساليب اللامعلمية الذي يتناسب مع البيانات التي لا تتبع التوزيع الطبيعي، وكذلك تحليل العينات الصغيرة لقياس الكفاءة ، والذي يعد علماً إدارياً جديداً وأداة متميزة لقياس الكفاءة في الوحدات الخدمية ، حيث يعد مكملاً لأساليب التحليل المالي التقليدي ومقاييس النزعة المركزية وتحليل الاتجاه العام ، و يعد نموذج DEA أحد أساليب البرمجة الخطية بوصفه أحد الأساليب اللامعلمية.

ويعتمد أسلوب تحليل البيانات المغلفة في جوهره علي أمثلية باريتو (pareto optimality التي تنص على أن "أية وحدة أتخاذ قرار تكون غير كفاء إذا استطاعت وحدة أخرى أو مزيج من الوحدات الإدارية الأخرى إنتاج نفس الكمية من المخرجات بكمية مدخلات أقل وبدون زيادة في أي مورد آخر" ، وتكون الوحدة الإدارية لها كفاءة باريتو إذا تحققت العكس وتحسب الكفاءة النسبية relative efficiency بإيجاد معدل مجموع المخرجات الموزونة الي مجموع المدخلات الموزونة (ابو وردة ، شرين :2008).

### هدف النموذج:

يهدف أسلوب تحليل البيانات المغلفة للبيانات إلى الوصول إلى النقاط المثلى المقدره لكل مشاهدة ؛ إذ تمثل المشاهدة القيمة الفعلية لمدخلات وحدة أتخاذ القرار ومخرجاتها ( Decision

(Making Unit – DMU) وكذلك مستوى الكفاءة الأمثل (Frontier) الذي يتحدد ، بمجموعة المشاهدات المثلى من بين القيم المشاهدة ، ونجد أنه بالرغم من أن كلاً من الأساليب المعلمية واللامعلمية تستخدم جميع المشاهدات للوصول الي كل من خط الانحدار أو منحنى الكفاءة فإن معادلة خط الانحدار يمكن تطبيقها بالعكس علي كل مفردة علي منحنى الكفاءة الذي يستخدم أسلوباً يصل إلي نقطة الأمثلية بالنسبة لكل مفردة (المقياس الأمثل ) وذلك نتيجة التحليل المفصل لمدخلات كل منشأة ومخرجاتها بدلاً من تصور المتوسط الأمثل للقيم المشاهدة .(زايد ، محمد:2003).

ونجد أن الأسلوب المعلمي يتطلب صيغة رياضية أو دالة محددة تربط بين المتغيرات المستقلة والمتغيرات التابعة ، وهذا يتطلب وضع فروض محددة حول توزيع الأخطاء العشوائية وقيود أخرى كثيرة أما أسلوب DEA له قيود رياضية محددة، حيث يتم حساب مقياس الكفاءة لكل منشأة مقارنة بالوحدات الأخرى في عينة الدراسة ، وبافتراض وحيد هو أن القيمة المشاهدة لكل منشأة تقع على منحنى الأمثلية Frontier أو أسفله ، ونقاس كفاءة الوحدات التي لا تقع على منحنى الأمثلية بنسبتها الي أقرب وحدة لها على منحنى الامثلية .

لقد أصبح أسلوب DEA لقياس الكفاءة النسبية محل اهتمام محلي النظم وعلماء الإدارة والمهندسين على نطاق واسع ، ويرجع ذلك أساساً الي عدة أسباب ، هي (الشرييني ، 2010)

(1) إمكانية التعرف على خصائص كل منشأة اقتصادية عن طريق رقم واحد يمثل الكفاءة النسبية لها خلال فترة الدراسة .

(2) أن التحسينات الممكنة في أداء أية وحدة (القيم المقدرة) تكون مبنية على الأداء الأمثل للوحدات الواقعة على منحنى الإنتاجية المثلى ، ومن ثم تكون تقديرات واقعية وأهداف يمكن الوصول إليها.

(3) أن أسلوب "تحليل البيانات المتداخلة" يتجنب الكثير من الصعوبات الرياضية والفروض المرتبطة بالأساليب الإحصائية المعملية القائمة على تقدير المعالم وتوزيع الأخطاء العشوائية.

(4) تتميز الحسابات الرياضية لأسلوب DEA بما يلي :

- التركيز على المشاهدات الفردية بدلاً من المتوسطات الخاصة بمجتمع المشاهدات .
- تقدم مقياساً إجمالياً واحداً لكل وحدة يمثل استخدام الوحدة من عناصر الإنتاج (المتغيرات المستقلة) لإنتاج المستوى المطلوب من المخرجات (المتغيرات التابعة) .
- يمكن التعامل في وقت واحد مع عدة مدخلات ومخرجات ، كل منها له وحدات قياس مختلفة.
- يمكن تطبيق هذا الأسلوب مع وجود متغيرات شاذة (في طبيعتها أو طريقة قياسها) .



- يمكن وجود متغيرات فئوية (Categorical) أو متغيرات وهمية أو اصطناعية .
  - يمكن تقدير التحسينات اللازمة على المدخلات أو المخرجات لأية وحدة حتى تصل الي أمثلية الكفاءة.
  - أنها تحقق مقياس الأمثلية وفقاً لقانون باريتو "Pareto Optimal" .
  - أنها تهتم بتقدير منحنيات الإنتاجية المثلى ، وليس خصائص النزعة المركزية لهذه المنتجات.
  - تحقق شرطاً وحيداً هو ألا تزيد الكفاءة النسبية لكل وحدة إتخاذ قرار DMU عن الواحد الصحيح.
- وبرغم المزايا العديدة التي تتمتع بها النماذج الأساسية لتحليل البيانات المغلفة (DEA) ، إلا أن هناك بعض القيود التي يجب أخذها في الاعتبار عند الإستخدام : (الأحمدي ، طلال : 2008)
- أنه أسلوب تطبيقي يقوم على عدد من الفروض البسيطة ، والتي يجب أخذها في الاعتبار عند تفسير النتائج ، حيث إن الخصائص نفسها التي تجعل من هذا الأسلوب أداة قوية للتحليل ينتج عنها العديد من المشكلات التي يجب أخذها في الاعتبار عند استخدام أسلوب DEA .
  - أنه يعتبر من الأساليب اللامعلمية ولذلك يكون من الصعب اختبار الخصائص الإحصائية ، وكذلك عدم إمكانية تحديد معنوية النموذج أو عنصر الخطأ كما في الانحدار ، كما أن هناك صعوبة في التعامل مع العينات الكبيرة .
  - أنه يحصل على نتائج حساسة بالنسبة لأخطاء القياس ، فعلى سبيل المثال فإن المغالاة في تحديد المدخلات ، والمخرجات لأية وحدة يؤثر على شكل منحنى الإنتاج الأمثل ، كما أنه حساس بدرجة كبيرة لتوصيف المدخلات والمخرجات وحجم العينة ، حيث إن زيادة حجم العينة يؤدي الي خفض متوسط درجات الكفاءة ، وعلى العكس لو انخفض حجم العينة يؤدي الي تضخم الكفاءة ، حيث يجب أن يكون الحد الأدنى لعدد الوحدات في عينة الدراسة أكبر من عدد المدخلات والمخرجات في الدراسة أو يساوي ضعفها .
  - إن هذا الأسلوب يقوم بقياس الكفاءة بالنسبة للأداء الأمثل بين وحدات عينة الدراسة ، ومن ثم لا يمكن مقارنة النتائج بين الدراسات المختلفة للعينات.
- ومن المهم ملاحظة أن أسلوب تحليل البيانات المغلفة- نظراً لأنه يستخدم البيانات الفعلية لكل وحدة خاضعة للدراسة - يقدم مقاييس فقط للكفاءة . وتحسب الكفاءة النسبية لكل وحدة مقارنة بكل الوحدات الأخرى محل الدراسة ، ومع مراعاة كميات المدخلات التي تستخدمها كل وحدة وكميات المخرجات التي تنتجها .
- والجدير بالذكر أن الأسلوب الرياضي المستخدم في نماذج DEA مصمم أساساً للوصول الي تقديرات لتعظيم الكفاءة النسبية لكل وحدة الي أقصى حد ممكن ، مع مراعاة أن تكون مجموعة

الأوزان المستخدمة في حساب قيم المدخلات والمخرجات لكل وحدة ملائمة أيضاً لكل الوحدات الأخرى الداخلة في التحليل . ويحسب أسلوب DEA مجموعة من النقاط تمثل دالة الحد الأقصى للإنتاج الذي يمثل بالمفهوم الاقتصادي الإنتاج المترتب على الأداء الأمثل ، أو أقصى إنتاج يمكن الحصول عليه عملياً من أية وحدة من المجتمع بإستخدام كمية المدخلات المتاحة لديها . وبالنسبة للنقاط الواقعة تحت الحد الأقصى للإنتاج (الوحدات التي لم تصل لأعلى كفاءة) فإن أسلوب "تحليل البيانات المتداخلة" DEA يحدد الموارد المختلفة التي تستخدمها كل وحدة والمستوى المطلوب لتحقيق الكفاءة لكل نوع من المدخلات والمخرجات ، ويتم ذلك بمقارنة كل قيمة فعلية بالنقاط المناظرة لها والواقعة على خط الحد الأقصى للكفاءة ، والتي تمثل الوحدات التي تستخدم الكمية نفسها من المدخلات ، وتنتج الكمية نفسها أو كمية أكبر من المخرجات أو الوحدات التي تنتج الكمية نفسها المخرجات بإستخدام نفس الكمية أو كمية أقل من المدخلات . ولا تكون القيم المقدره للكفاءة - رغم وقوعها على منحنى الإنتاج الأمثل - متساوية بالضرورة مع إحدى القيم الفعلية الواقعة على المنحنى .

### **النماذج الأساسية لـ DEA : (زايد ، محمد:2003)**

يمكن تصنيف النماذج والطرق المختلفة لقياس الكفاءة وفقاً لأسلوب DEA الي أربعة نماذج رئيسية ؛ هي :

- (1) نموذج CCR (Charnes, Cooper and Rhdes, 1980) .
- (2) نماذج المضاعف Multiplicative Modes (1982) .
- (3) نموذج BCC (Banker, Charnes and Cooper, 1984) .
- (4) النموذج الإضافي Additive Model (1985) .

والنماذج السابقة رغم أنها تهتم بشيء واحد هو قياس الكفاءة ، فإن مجالات إستخداماتها مختلفة ومتعددة ، فقد تركز النماذج على زيادة الإنتاجية أو نقصانها أو ثباتها عند مستوى معين من المدخلات ، وهذه الحالة تناسب تعدد المخرجات ، وقد تحدد هذه النماذج شكل منحنى الإنتاج الأمثل الذي قد يكون في كل جزء منه خطياً أو لوغاريتمياً طبيعياً أو يأخذ شكل دالة "كوب دوجلاس" ، وذلك في حالة تعدد المدخلات والمخرجات ، وقد ينصب التركيز بشكل أساسي على تخفيض المدخلات أو زيادة المخرجات كمدخل لتحسين الإنتاجية .



### بعض الجوانب الإضافية الخاصة بأسلوب DEA (زايد ، محمد:2003)

بالإضافة الي المرونة المتاحة في اختيار نموذج DEA والتي تجعله يناسب الكثير من مجالات التطبيق - ومنها التأمين - عن طريق حرية اختيار خصائص المخرجات بالنسبة للمدخلات (ثابت أو متغير) وكذلك الشكل الرياضي لمنحنى الكفاءة وطريقة تقدير نقاط الكفاءة ، ظهرت العديد من الإسهامات التي تتيح درجة أكبر من المرونة في إستخدام أسلوب DEA لقياس الإنتاجية من أهمها أنه يمكن تحليل اتجاهات الكفاءة النسبية وتغيير قيمها عبر الزمن "factor Malmquist total analysis".

في العرض السابق تم التركيز على قياس الكفاءة النسبية لكل منشأة اقتصادية خلال فترة زمنية واحدة فقط ، وهو ما يسمى "التحليل الأفقي أو الجزئي" Cross-sectional ، وعند إجراء دراسة تطبيقية غالبًا ما تتوفر البيانات الخاصة بالوحدات الاقتصادية الخاضعة للدراسة خلال فترات زمنية متعددة (Time Series Data) ، ويكون من المهم أن يشمل التحليل كل هذه البيانات ، بحيث يقيس تغير الكفاءة عبر الزمن . وفي هذه الحالة يمكن إجراء تحليل DEA بإستخدام فكرة المتوسطات المتحركة Moving Average حيث تعد كل منشأة مستقلة في كل فترة زمنية عن الفترات الأخرى ، وبالتالي تقارن نسبة الكفاءة لكل منشأة خلال أية فترة زمنية مع كفاءة المنشآت الأخرى ، وكذلك كفاءة المنشأة نفسها خلال الفترات الزمنية الأخرى .

فإذا كان عدد الوحدات الخاضعة للدراسة هو (n) من الوحدات ، وكانت البيانات عن هذه الوحدات متوفرة عن فترة زمنية مقدارها (t) ، وتم تحديد فترة المتوسط المتحرك بـ (m) ، فإن عدد التحليلات التي يتم إجراؤها (Number of Windows) يساوي (t-m+1) ، كل منها يشمل عددًا من الوحدات قدره (nm) . فمثلاً إذا كان هناك عشر وحدات اقتصادية تتوافر عنها بيانات خلال سبع فترات زمنية متعاقبة وحددت فترة المتوسط المتحرك بثلاث فترات زمنية ، فإن عدد التحليلات التي يمكن إجراؤها يساوي (5) ، حيث :

$$\text{Number Windows} = t - m + 1 = 7 - 3 + 1 = 5$$

ويكون عدد الوحدات الداخلة في كل تحليل هو 30 وحدة ، حيث :

$$\text{Number of DMUs} = n \times m = 10 \times 3 = 30$$

وفي النهاية تجدر الإشارة أن إمكانية التعديل والمرونة التي تتميز بها نماذج DEA تجعل إستخدام هذا الأسلوب لقياس الكفاءة النسبية من أفضل الأساليب التي يمكن إستخدامها في الواقع العملي مع مراعاة أن يتناسب النموذج المستخدم مع مجال التطبيق وطبيعة البيانات المتاحة.

### المبحث الثاني : تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص

#### بإستخدام الأسلوب التقليدي وأسلوب البوتستراب

نتناول في هذا المبحث تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص في السوق المصري خلال عام 2018/2017 من خلال:

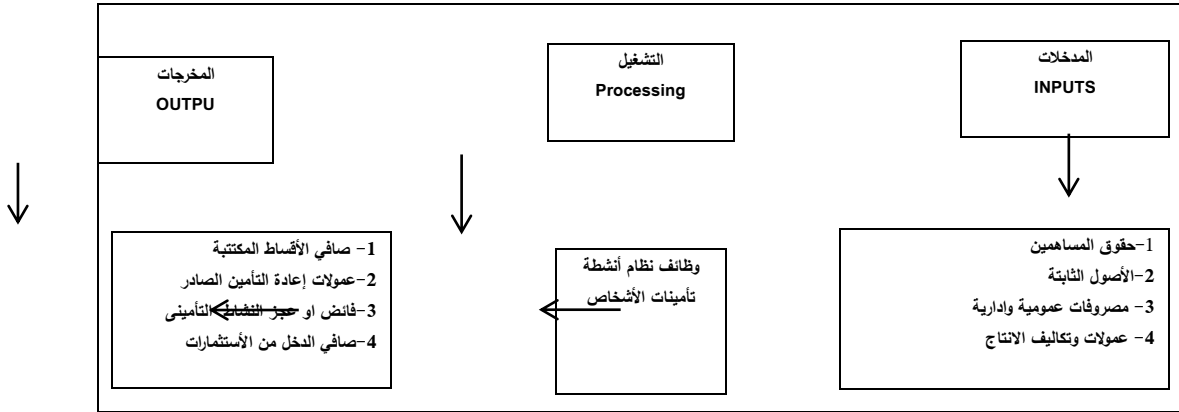
- أولاً : تقدير الكفاءة النسبية باستخدام الأسلوب التقليدي لتحليل البيانات المغلفة.  
ثانياً : استخدام أسلوب البوتستراب في تقدير الكفاءة النسبية مقارنة بالأسلوب التقليدي.

### أولاً: تقدير الكفاءة النسبية باستخدام الأسلوب التقليدي لتحليل البيانات المغلفة

يعتمد الأسلوب التقليدي لتحليل البيانات المغلفة في تشغيله على عدد من المدخلات والمخرجات لتقدير الكفاءة النسبية لوحدة اتخاذ القرار للوصول الي معاملات الكفاءة وذلك كما في الشكل التالي:

شكل رقم (1)

مدخلات ومخرجات تحليل البيانات المغلفة التقليدي لشركات تأمينات الاشخاص



المصدر: من إعداد الباحثين.

وفقاً لهذا الأسلوب يتم قياس الكفاءة النسبية من خلال مرحلة واحدة لها عدد من المدخلات وعدد من المخرجات حيث تتمثل مدخلات النموذج في كلاً من الأصول الثابتة وحقوق المساهمين والمصروفات العمومية والإدارية وعمولات وتكاليف الانتاج وينتج عن هذه المدخلات كلاً من صافي الأقساط المكتتبة وعمولات إعادة التأمين الصادر و فائض أو عجز النشاط التأميني وصافي الدخل من الأستثمارات وتكون الصياغة الرياضية لهذا النموذج كما يلي:

$$\text{Max } \theta_j = \frac{U1jY1j+U2jY2j+U3jY3j+U4jY4j}{V1jX1j+V2jX2j+V3iX3i+V4iX4i} \quad J=1,2,\dots,14$$

Subject to:

$$SU1 = \frac{U11Y11+U21Y21+U31Y31+U41Y41}{V11X11+V21X21+V31X31+V41X41} \leq 1$$





$$SU2 = \frac{U12Y12 + U22y22 + U33Y33 + U44Y44}{V12X12 + V22X22 + V32X32 + V42X42} \leq 1$$

$$SU14 = \frac{U116Y114 + U214y214 + U314Y314 + U414Y414}{V114X114 + V214X214 + V314X314 + V414X414} \leq 1$$

حيث ان:

- (X<sub>1</sub>) حقوق المساهمين. (X<sub>2</sub>) الاصول الثابتة. (X<sub>3</sub>) المصروفات الإدارية والعمومية.  
 (X<sub>4</sub>) العمولات وتكاليف الانتاج. (Y<sub>1</sub>) صافي الأقساط. (Y<sub>2</sub>) عمولات إعادة التأمين الصادر.  
 (Y<sub>3</sub>) صافي الدخل من الأستثمارات. (Y<sub>4</sub>) فائض أو عجز النشاط التأميني.

يهدف النموذج الي تعظيم قيمة معامل الكفاءة  $\theta$  للشركة z بالنسبة لكل من الشركات الأخرى وتعتمد آلية تقدير معامل الكفاءة للشركة على قيمة مدخلات ومخرجات الشركة بالنسبة للشركات ذات الكفاءة التامة ، ويتميز نموذج مغلف البيانات كونه يقدم تحليلا للحساسية (محمد، عبد الحميد، 2016)، والذي يمكننا من التوصل للقيم التي يمكن من خلالها زيادة كفاءة الشركات ويعتمد تشغيل النموذج على مجموعة من الخطوات والتي تبدأ أولها بعرض الوصف الإحصائي لمتغيرات النموذج لكل من الشركات محل الدراسة والتي يعكسها الجدول التالي :

جدول رقم (2)

الوصف الإحصائي لمتغيرات نموذج DEA التقليدي لشركات تأمينات الأشخاص خلال عام 2018/2017 (بالالف جنيه)

	X1	X2	X3	X4	Y1	Y2	Y3	Y4
Mean	1028732	39559.86	135518.7	80639.57	1033070	9950.857	131127.3	346687.9
Median	218351.5	18281.5	62534	29364.5	230528	2329.5	42904	76793.5
Relative importance %	36.7	1.4	4.8	2.9	36.8	0.35	4.7	12.3
Standard Deviation	2662102	57969.08	203264.1	130596.4	2535232	17815.16	202219.1	797129
Range	10169528	214033	744676	491549	9688825	61582	707148	2994457

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

يعكس الجدول السابق قيم الوسط الحسابي والوسيط والأهمية النسبية والانحراف المعياري والمدى لقيم المدخلات والمخرجات و اعتماداً على الأهمية النسبية و بأستبعاد العنصر الأول من المدخلات (حقوق المساهمين) والعنصر الأول من قيم المخرجات (صافي الأقساط المكتتبه) نجد تقارب قيم عناصر المدخلات بشكل أكبر من عناصر المخرجات مما يعنى الاعتماد على التوجه بالمدخلات عند تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص في السوق المصرى .

وتتمثل المرحلة التالية في تقدير مصفوفة الارتباط بين عناصر المدخلات والمخرجات كما في الجدول التالي:

### جدول رقم (3)

مصفوفة الارتباط بين مدخلات ومخرجات النموذج التقليدي لشركات تأمينات الأشخاص خلال عام 2018/2017

	X1	X2	X3	X4	Y1	Y2	Y3	Y4
X1	1							
X2	0.260831	1						
X3	0.869303	0.617862	1					
X4	0.916301	0.435933	0.954479	1				
Y1	0.981808	0.400206	0.927452	0.959365	1			
Y2	0.844017	0.264766	0.811444	0.934908	0.881637	1		
Y3	0.832286	0.612817	0.937803	0.949535	0.906266	0.851623	1	
Y4	0.950616	0.513506	0.955045	0.944835	0.985198	0.817693	0.92722	1

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

يعكس الجدول السابق وجود معاملات ارتباط قوية بين عناصر مدخلات النموذج بأستثناء المتغير الأول والثاني بمعامل ارتباط 0.260 ، ووجود معاملات ارتباط قوية بين عناصر المخرجات ، وأخيراً وجود معاملات ارتباط قوية بين جميع عناصر المدخلات والمخرجات ويرجع ذلك الي أن نموذج تحليل البيانات المغلفة بعكس النماذج الأخرى يتطلب وجود معاملات ارتباط قوية بين متغيرات النموذج. مما يزيد من كفاءة النموذج في تقدير الكفاءة النسبية.

### معاملات الكفاءة والشركات المرجعية

تم إستخدام برنامج DEA Frontier وهو برنامج متخصص في تقدير معاملات الكفاءة اعتماداً على متغيرات النموذج والتي تمثل كل من عناصر المدخلات والمخرجات ، وقد تم الاعتماد على فرضية عوائد الحجم الثابتة CRS ، كما تم الاعتماد على مدخل CCR-DEA ذو التوجه المدخلى وهو المدخل التقليدي لنماذج البرمجة الخطية ، والذي من خلاله يتم تعظيم قيمة معامل الكفاءة من خلال تعظيم قيمة المخرجات أو تدنية قيمة المدخلات ، ومن خلال التطبيق تم التوصل الي النتائج التالية :

### جدول رقم (4)

معاملات الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص خلال عام 2018/2017

DMU No.	DMU Name	Input-Oriented CRS Efficiency	$\Sigma \lambda$	RTS	Benchmarks						
1	DMU1	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU1					
2	DMU2	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU2					
3	DMU3	0.53047	1.509	Decreasing	0.166	DMU8	1.343	DMU10			
4	DMU4	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU4					
5	DMU5	0.38019	0.482	Increasing	0.124	DMU8	0.358	DMU10			
6	DMU6	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU6					
7	DMU7	0.26241	0.113	Increasing	0.002	DMU4	0.111	DMU10			
8	DMU8	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU8					
9	DMU9	0.49027	0.502	Increasing	0.119	DMU6	0.315	DMU10	0.067	DMU13	
10	DMU10	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU10					
11	DMU11	0.21897	0.255	Increasing	0.037	DMU4	0.083	DMU10	0.135	DMU13	
12	DMU12	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU12					
13	DMU13	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU13					
14	DMU14	1.00000	1.000	Constant	1.000	DMU14					

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier



يتضح من الجدول السابق أن عدد الشركات التي حققت الكفاءة التامة بلغت 9 شركات بنسبة 64.3% من إجمالي عدد الشركات ويوضح الجدول السابق الشركات المرجعية للشركات التي لم تحقق الكفاءة التامة فلكي تحقق الشركة رقم 3 الكفاءة التامة يجب عليها أن تضرب مدخلات ومخرجات الشركة رقم 1 في 0.010 بالإضافة الي 0.160 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 2 و 0.127 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 6 و 0.838 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 10.

ولكي تحقق الشركة رقم 5 الكفاءة التامة يجب عليها أن تضرب مدخلات ومخرجات الشركة رقم 1 في 0.002 بالإضافة الي 0.119 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 2 بالإضافة الي 0.053 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 6 و 0.115 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 10.

ولكي تحقق الشركة رقم 7 الكفاءة التامة يجب عليها أن تضرب مدخلات ومخرجات الشركة رقم 2 في 0.087 بالإضافة الي 0.002 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 4 و 0.027 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 10 و 0.306 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 12.

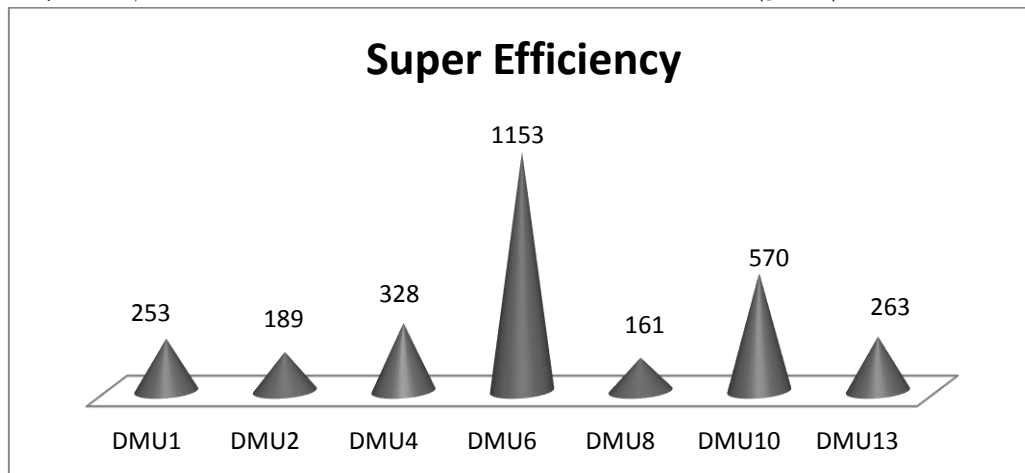
ولكي تحقق الشركة رقم 11 الكفاءة التامة يجب عليها أن تضرب مدخلات ومخرجات الشركة رقم 8 في 0.631 و 2.275 في مدخلات ومخرجات الشركة رقم 12.

#### تقدير قيم معاملات الكفاءة الفائقة أو العظمى

يمكن من خلال برنامج DEA-Frontier تقدير قيم معاملات الكفاءة الفائقة أو العظمى للشركات تامة الكفاءة وذلك من خلال الشكل التالي:

شكل رقم (2)

معاملات الكفاءة الفائقة (العظمى) للشركات ذات الكفاءة التامة لشركات تأمينات الأشخاص خلال عام 2018/2017



المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA-Frontier

يتضح من الشكل السابق أن الشركة رقم 6 قد حققت معامل كفاءة 1153% من حيث إستخدام المدخلات لتعظيم المخرجات حيث تفوقت على شركات السوق بمعامل 1053% ثم تلتها الشركة رقم 10 وقد حققت معامل كفاءة 470% عن شركات السوق ثم تلتها الشركات رقم 4 ، 13 ، 1 ، 2 وأخيراً الشركة رقم 8 بمعاملات كفاءة 228%، 163%، 153%، 89%، 61% على الترتيب.

### الطاقة غير المستغلة لكل من المدخلات والمخرجات Input & output Slacks

تمثل الطاقة العاطلة أو الكميات غير المستغلة (Slack) أحد أهم مخرجات نماذج البرمجة الخطية، فالطاقة العاطلة للمدخلات Input Slack تعكس الكميات غير المستغلة من المدخلات لأخراج نفس القدر المحقق من المخرجات ، فهذه الكميات إذا تم تخفيضها من المدخلات لن يتأثر بها معامل الكفاءة للشركة، كما أنها سوف تنتج نفس القدر من المخرجات، أما الطاقة العاطلة من المخرجات Output Slack فتتمثل الحجم الواجب زيادته من المخرجات مع ثبات كمية المدخلات لى تحقق الشركة نفس معامل الكفاءة الذى تم تقديره من خلال النموذج (محمد ، عبدالحميد، 2016) ويوضح الجدول التالي الطاقة غير المستغلة لكل من المدخلات والمخرجات للشركات ذات معاملات الكفاءة غير التامة.

جدول رقم (5)

الطاقة غير المستغلة لكل من الشركات غير تامة الكفاءة بسوق تأمينات الأشخاص خلال عام 2018/2017 (بالالف جنيه)

DMU Name	Input Slacks				Output Slacks			
	حقوق المساهمين x1	الأصول الثابتة x2	عمولات وتكاليف الإنتاج x3	مصرفات عمومية وإدارية x4	صافي الأقساط y1	عمولات إعادة التأمين الصادر y2	فائض أو عجز النشاط التأمين y3	صافي الدخل من الاستثمارات y4
DMU3	0	0	137558.61385	31134.80502	0	0	32866.19186	0
DMU5	0	0	25572.25986	7464.79525	0	0	44416.40845	0
DMU7	0	9168.04119	0	0	25266.23730	0	14340.62980	0
DMU9	547314.46224	0	9737.92869	0	0	1624.75177	0	82076.37765
DMU11	0	41482.03381	18009.34956	0	80735.29629	0	21374.01179	49547.43534

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

يتضح من الجدول السابق أن على الشركة رقم 3 تخفيض عمولات وتكاليف الإنتاج والمصرفات العمومية والإدارية بقيمة 137.558 و 311.34 مليون جنيه على الترتيب وزيادة فائض النشاط التأمينى بقيمة 328.66 مليون جنيه.

كما يجب على الشركة رقم 5 تخفيض عمولات وتكاليف الإنتاج والمصرفات العمومية والإدارية بقيمة 255.72 و 74.64 مليون جنيه على الترتيب وزيادة فائض النشاط التأمينى بقيمة 444.16 مليون جنيه.



كما يجب على الشركة رقم 7 تخفيض أصولها الثابتة بقيمة 91.68 مليون جنيه وزيادة كلاً من صافي الأقساط وفائض النشاط بقيمة 252.66 و 143.40 مليون جنيه على الترتيب.

كما يجب على الشركة رقم 9 تخفيض كلاً من حقوق المساهمين وعمولات وتكاليف الإنتاج بقيمة 547.314 و 97.37 مليون جنيه على الترتيب وزيادة كلاً من عمولات إعادة التأمين الصادر وصافي الدخل من الأستثمارات بقيمة 16.24 و 820.76 مليون جنيه على الترتيب.

كما يجب على الشركة رقم 11 تخفيض أصولها الثابتة والمصروفات العمومية والإدارية بقيمة 414.82 و 180.09 مليون جنيه على الترتيب ، وزيادة كلاً من صافي الأقساط وفائض النشاط التأميني وصافي الدخل من الأستثمارات بقيمة 807.35 و 213.74 و 495.47 مليون جنيه على الترتيب وذلك لتحقيق الكفاءة التامة.

### الكميات المستهدفة من المدخلات والمخرجات (Efficient Input & Output Target)

يوضح الجدول التالي الكميات المستهدفة من المدخلات والمخرجات لشركات تأمينات الأشخاص غير تامة الكفاءة خلال عام 2018/2017 كما يلي

جدول رقم (6)

الكميات المستهدفة من المدخلات والمخرجات لشركات تأمينات الأشخاص غير تامة الكفاءة خلال عام 2018/2017

DMU Name	Efficient Input Target				Efficient Output Target			
	حقوق المساهمين x1	الأصول الثابتة x2	عمولات وتكاليف إنتاج x3	مصروفات عمومية إدارية x4	صافي الأقساط y1	عمولات إعادة التأمين الصادر y2	فائض أو عجز النشاط التأميني y3	صافي الدخل من الأستثمارات y4
DMU3	-0.26	-0.25	-3.92	-0.92	0	0	0.24	0
DMU5	-0.52	-0.52	-2.01	-0.91	0	0	0.77	0
DMU7	-1.02	-6.201	-1.02	-1.02	0.35	0	0.83	0
DMU9	-2.62	-0.36	-0.91	-0.36	0	0.62	0	0.99
DMU11	-0.19	-2.30	-0.53	-0.19	0.22	0	0.56	0.53

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

يتضح من الجدول السابق أن على الشركة رقم 3 تخفيض كلاً من حقوق المساهمين والأصول الثابتة وعمولات وتكاليف الإنتاج والمصروفات الإدارية والعمومية بنسب (26%، 25%، 392%، 92%) على الترتيب ، كما يجب عليها زيادة فائض النشاط التأميني بنسبة 24% وذلك لتحقيق معامل الكفاءة التامة.

على الشركة رقم 5 تخفيض كلاً من حقوق المساهمين والأصول الثابتة وعمولات وتكاليف الإنتاج والمصروفات الإدارية والعمومية بنسب (52%، 52%، 201%، 91%) على الترتيب و زيادة فائض النشاط التأميني بنسبة 77%. وذلك لتحقيق معامل الكفاءة التامة.

على الشركة رقم 7 تخفيض كلاً من حقوق المساهمين والأصول الثابتة وعمولات وتكاليف الإنتاج والمصرفيات الإدارية والعمومية بنسب (102%،102%،620%) على الترتيب وزيادة صافي الأقساط وفائض النشاط التأمينى بنسب (83%،35%) على الترتيب وذلك لتحقيق معامل الكفاءة التامة.

على الشركة رقم 9 تخفيض كلاً من حقوق المساهمين والأصول الثابتة وعمولات وتكاليف الإنتاج والمصرفيات الإدارية والعمومية بنسب (262%،36%،91%،36%) على الترتيب وزيادة عمولات إعادة التأمين الصادر بنسبة 62% وذلك لتحقيق معامل الكفاءة التامة.

واخيراً يجب على الشركة رقم 11 تخفيض كلاً من حقوق المساهمين والأصول الثابتة وعمولات وتكاليف الإنتاج والمصرفيات الإدارية والعمومية بنسب (19%،53%،230%،19%) على الترتيب ، وزيادة صافي الدخل من الأقساط و فائض النشاط التأمينى و صافي الدخل من الأستثمارات بنسب (22%،56%،53%) على الترتيب وذلك لتحقيق معامل الكفاءة التامة.

### ثانياً : إستخدام أسلوب البوتستراب فى تقدير الكفاءة النسبية مقارنة بالأسلوب

#### التقليدى

تعد طريقة البوتستراب من طرق إعادة المعاينة (المعاينة بالارجاع) الحديثة نسبياً فى الحصول على تنبؤات للبيانات التى تتصف بخواص وصفات معينة ، فهى تحل الكثير من المشاكل التى تكتنف حالات خاصة ومنها الضبابية فى معرفة التوزيع الاحتمالي الذى يتبعه حد الخطأ أو حالات اخرى تتضمن صغر حجم العينة ومن ثم عدم وضوح الرؤية بشأن التوزيع الاحتمالي الذى سحبت منه البيانات ، ومن ثم تعد طريقة البوتستراب بمثابة أداة إحصائية ضرورية لبناء التوزيع الاحتمالي فى ظل محدودية كبيرة فى المعلومات المتوفرة عنه (الطالب،2013).

وتم إعداد طريقة البوتستراب بواسطة Efron عام 1979 وقام Simar فى عام 1992 بإستخدام هذه الطريقة لتقدير معاملات الكفاءة التى يتم الحصول عليها بإستخدام تحليل البيانات المغلفة والتى تستند على عمل محاكاة لبيانات العينة الفعلية والحصول على تقديرات أكثر دقة .

ولما كان أسلوب تحليل البيانات المغلفة أحد الاساليب الامعلمية التى يتم من خلالها تقدير الكفاءة النسبية لوحداث اتخاذ القرار من خلال نموذج البرمجة الخطية التى يتم من خلالها تعظيم المدخلات لتحقيق القدر المحقق من المخرجات ولكن من ضمن عيوب هذا الأسلوب عدم وجود أختبارات إحصائية أو تحليل حساسية للتأكد من دقة تقديرات هذا الأسلوب، ويعتبر تقنية البوتستراب هى أحد الطرق للتأكد من مدى دقة هذه التقديرات.



وأول من استخدم تقنية البوتستراب مع تحليل البيانات المغلفة Simar عام 1992 ثم تلى ذلك تطوير هذه الطريقة عام 1998 وسميت بطريقة Simar & Wilson, 1998 وتعتمد هذه الطريقة على إيجاد فترات ثقة لمتوسط التقديرات لمعاملات الكفاءة التي يتم الحصول عليها باستخدام أسلوب تحليل البيانات المغلفة ثم حساب مقدار التحيز Bais والتحيز المصحح Bais - Corrected في معاملات الكفاءة ولذلك تم اعتبار تقنية البوتستراب بمثابة تحليل حساسية لنتائج معاملات الكفاءة التي يتم الحصول عليها من خلال تحليل البيانات المغلفة لتحديد درجة الثقة في معاملات الكفاءة لوحدها. اتخاذ القرار (Diboky and Ubl, 2007).

يضاف الي ذلك وجود طريقة أخرى لإستخدام تقنية البوتستراب في تقدير معاملات الكفاءة بإستخدام تحليل البيانات المغلفة هي Loethgren & Tambour, 1999 والتي من خلالها تم تقديم مدخل بديل لتقدير معاملات الكفاءة في تحليل البيانات المغلفة والتأكد من مدى حساسية هذه التقديرات للتغير في حجم العينة (Diboky and Ubl, 2007) ويتم حساب التحيز وفترات الثقة في اي من الطريقتين من خلال المعادلات التالية :

$$\text{Bias} = (\hat{\theta}_k) = E(\hat{\theta}_k) - \theta_k \quad (1)$$

$$\text{Bais} (\hat{\theta}_k) = B^{-1} \sum_{b=1}^B (\hat{\theta}_k^b) - \theta_k \quad (2)$$

the corrected efficiency value

$$\hat{\theta}_k = \theta_k - \text{Bais} (\hat{\theta}_k) = 2 \theta_k - B^{-1} \sum_{b=1}^B (\hat{\theta}_k^b) \quad (3)$$

وفترات الثقة هي عندما يكون مستوى المعنوية  $\alpha$

$$P_r(-b \hat{\alpha} \leq \hat{\theta}_k^b - \theta_k \leq a \hat{\alpha})$$

$$= 1 - \alpha P_r(b \hat{\alpha} \leq \hat{\theta}_k - \theta_k \leq -a \hat{\alpha})$$

$$= 1 - \alpha \theta_k + a \hat{\alpha} \leq -\theta_k \leq \theta_k + b \hat{\alpha}$$

وسوف يتم الاعتماد على طريقتين لإستخدام تقنية البوتستراب هما

Simar & Wilson , 1998 -

Loethgren & Tambour, 1999-

ويتمثل الهدف من إستخدام طرق تقنية البوتستراب في تقدير معاملات الكفاءة التي تم الحصول عليها بإستخدام الأسلوب التقليدي لتحليل البيانات المغلفة والتي يتم الحصول عليها بإستخدام DAE-Frontier وذلك لكل طريقة على حده كما يلي :

Simar & Wilson , 1998-1

وفقاً لهذه الطريقة يتم الحصول على معاملات الكفاءة مرة بافتراض أن حجم العينة = 100 ومرة أخرى بافتراض أن حجم العينة = 1000 وذلك كما في الجدول التالي:

جدول رقم (7)

تقديرات معاملات الكفاءة بإستخدام الأسلوب التقليدي وطريقة البوتستراب 1998, Simar & Wilson بفرض أن حجم العينة =100 ويفرض أن حجم العينة =1000

DMU Name	CRS standard	Sample =100				Sample=1000			
		CRS BOOTSTRAB100	Bias	%95 lower confidence level for BOOT DEA score	%95 upper confidence limit for BOOT DEA score	CRS BOOTSTRAB1000	Bias	%95 lower confidence level for BOOT DEA score	%95 upper confidence limit for BOOT DEA score
DMU1	1.00000	1.00000	0.20298	1.00273	1.98621	1.00000	0.17503	1.00195	1.97218
DMU2	1.00000	1.00000	0.23323	1.00096	2.01422	1.00000	0.17683	1.00154	1.92441
DMU3	0.79593	0.79593	0.03298	0.79731	0.94939	0.79593	0.03788	0.79736	0.97822
DMU4	1.00000	1.00000	0.20856	1.00256	2.02016	1.00000	0.18653	1.00213	1.97999
DMU5	0.65863	0.65863	0.02903	0.65971	0.83071	0.65863	0.03069	0.65966	0.83456
DMU6	1.00000	1.00000	0.19166	1.00271	1.99682	1.00000	0.18236	1.00147	1.99330
DMU7	0.49419	0.49419	0.02220	0.49506	0.58247	0.49419	0.02296	0.49502	0.59280
DMU8	1.00000	1.00000	0.17608	1.00161	1.69328	1.00000	0.14670	1.00165	1.62141
DMU9	0.73268	0.73268	0.05223	0.73511	0.96916	0.73268	0.04398	0.73412	0.93142
DMU10	1.00000	1.00000	0.22461	1.00187	2.03262	1.00000	0.18184	1.00185	1.98778
DMU11	0.83856	0.83856	0.04945	0.84041	1.06449	0.83856	0.03957	0.83984	1.04428
DMU12	1.00000	1.00000	0.22874	1.00270	2.02836	1.00000	0.17797	1.00192	1.98711
DMU13	1.00000	1.00000	0.18006	1.00266	1.96552	1.00000	0.17539	1.00198	1.97401
DMU14	1.00000	1.00000	0.19244	1.00214	2.03552	1.00000	0.16937	1.00172	1.97548

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

يتضح من الجدول السابق النتائج التالية:

- 1- يمثل العمود الثاني CRS-standard معاملات الكفاءة بإستخدام الأسلوب التقليدي وقد حققت تسع شركات فقط معامل الكفاءة التامة وتم تشغيل أسلوب البوتستراب للتأكد من مدى الدقة في هذه المعاملات مرة بفرض أن حجم العينة = 100 ومرة أخرى بفرض أن حجم العينة =1000 ويمثل العمود الثالث تقديرات معاملات الكفاءة بإستخدام طريقة البوتستراب والتي يتم مقارنتها مع الأسلوب التقليدي كما هو واضح في الجدول.
- 2- توفر تقنية البوتستراب نسبة التحيز Bais وهي تمثل تصحيح لمعاملات الكفاءة التي تم الحصول عليها بإستخدام تحليل البيانات المغلفة وعند طرح هذه النسبة من معاملات الكفاءة فأننا نحصل على معاملات كفاءة أكثر دقة ومصداقية (الفرق بين متوسط التقديرات لمعامل الكفاءة من العينة رقم 1 الي العينة ن مطروحاً من معامل الكفاءة الكلى وفقاً لأسلوب البوتستراب) وكلما زادت نسبة التحيز كلما زادت الفروق بين التقديرات (البوتستراب والتقليدي) وذلك كما هو واضح في الجدول في العمود الرابع والثامن وذلك في حالة أن حجم العينة يساوى 100 وحجم العينة يساوى 1000 ويلاحظ أن نسبة التحيز كانت ضئيلة عندما كان





حجم العينة تساوى 100 حيث تراوحت نسبة التحيز بين 0.02 للشركة رقم 5 ورقم 7 كحد أدنى وبين 0.23 للشركة رقم 12 كحد أعلى مما يدل على انخفاض نسب التحيز مما يدل على ضالة الفروق بين معاملات الكفاءة بين الأسلوب التقليدى وأسلوب البوتستراب ، وفي أن حجم العينة يساوى 1000 تراوحت نسبة التحيز بين 0.02 للشركة رقم 7 كحد أدنى و 0.19 للشركة رقم 4 كحد اقصى ويلاحظ أنه عند زيادة حجم العينة الي 1000 أنخفضت نسب التحيز عنه في حالة أن حجم العينة يساوى 100 مما يؤكد على نفس النتيجة وهي ضالة الفروق بين معاملات الكفاءة بين الأسلوب التقليدى وأسلوب البوتستراب.

3- وفقاً لنسب التحيز يتم تعديل معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص في حالة كون حجم العينة يساوى 100 وعند حجم العينة يساوى 1000 كما يلي:

DMU Name	DMU1	DMU2	DMU3	DMU4	DMU5	DMU6	DMU7	DMU8	DMU9	DMU10	DMU11	DMU12	DMU13	DMU14
CRS standard	1	1	0.7959	1	0.659	1	0.4942	1	0.733	1	0.839	1	1	1
corrected efficiencyn=100	0.797	0.767	0.763	0.791	0.63	0.8083	0.472	0.824	0.68	0.775	0.789	0.771	0.82	0.8076
corrected efficiencyn=1000	0.825	0.823	0.7581	0.813	0.628	0.8176	0.4712	0.853	0.689	0.818	0.799	0.822	0.825	0.8306

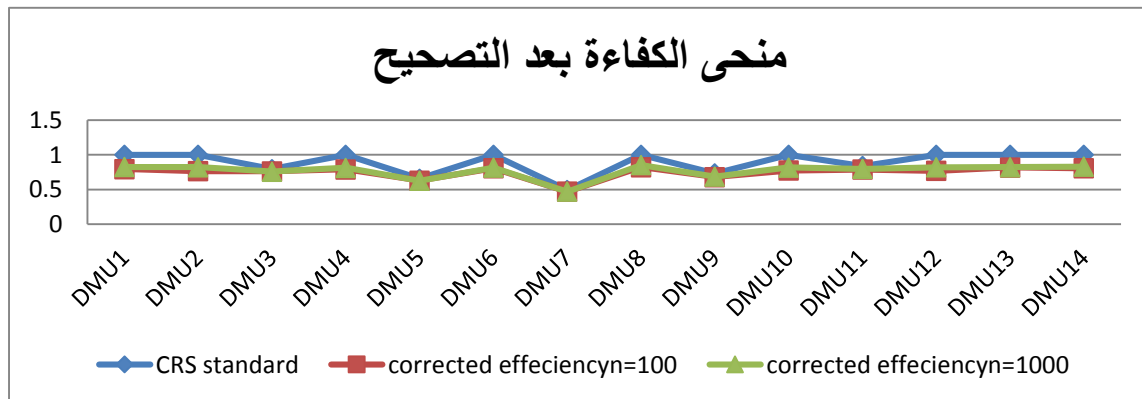
وعند مقارنة معاملات الكفاءة وفقاً للأسلوب التقليدى وأسلوب البوتستراب سواء كان حجم العينة يساوى 100 أو 1000 نجد أن تقديرات البوتستراب أقل من تقديرات معاملات الكفاءة وفقاً للأسلوب التقليدى مما يؤكد على صحة الفرض الأول وتوجد فروق ذات دلالة إحصائية بين تقديرات الأسلوب التقليدى وأسلوب البوتستراب.

وفي ضوء تقديرات معاملات الكفاءة عند حجم العينة يساوى 100 و 1000 يمكن الحصول على منحى الكفاءة وفقاً لأسلوب البوتستراب والأسلوب التقليدى من خلال الشكل التالي :

شكل رقم (3)

منحى الكفاءة لكلاً من الأسلوب التقليدى وأسلوب البوتستراب عند حجم العينة=100 و حجم العينة=1000 وفقاً لطريقة

Simar&Wilson,1998



4- من مزايا تقنية البوتستراب كمقدر جيد لمعاملات الكفاءة بإستخدام أسلوب تحليل البيانات المغلفة أنه يوفر حدود الثقة لتقديرات معامل الكفاءة وهي الحد الأعلى والأدنى والتي يتم الاعتماد عليها للتأكد من مدى دقة تقديرات معاملات الكفاءة بإستخدام تقنية البوتستراب حيث إذا وجد أن معامل الكفاءة لوحدة أتخاذ القرار يقع بين حدى الثقة دل ذلك على دقة هذا المعامل والعكس صحيح وبالرجوع للجدول نجد حدود الثقة في العمود الخامس والسادس في حالة أن حجم العينة يساوى 100 والتاسع والعاشر في حالة أن حجم العينة يساوى 1000 بأستثناء الشركات رقم 3 و 5 و 7 و 9 و 11 (يلاحظ ان هذه الشركات لم تحقق الكفاءة التامة وفقاً للأسلوب التقليدى) حيث لا يقع معامل الكفاءة لهذه الشركات بين حدى الثقة مما يؤكد على عدم معنوية معاملات الكفاءة لهذه الشركات وفيما عدا ذلك وفي كلا الحالتين نجد أن معاملات الكفاءة التي يوفرها تقنية البوتستراب تقع بين حدى الثقة وذلك لكل الشركات محل الدراسة.

## Loethgren&Tambour,1999-2

### يوضح الجدول التالي نتائج التشغيل بإستخدام برنامج DEA-Forntier

جدول رقم (8)

تقديرات معاملات الكفاءة بإستخدام الأسلوب التقليدى وطريقة البوتستراب Loethgren&Tambour,1999 بفرض ان حجم العينة

=100 وبفرض ان حجم العينة =1000

DMU Name	CRS standard	Sample =100				Sample=1000			
		CRS BOOTSTRAB100	Bias	lower %95 confidence level for BOOT DEA score	%95 upper confidence limit for BOOT DEA score	CRS BOOTSTRAB1000	Bias	%95 lower confidence level for BOOT DEA score	%95 upper confidence limit for BOOT DEA score
DMU1	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000
DMU2	1.00000	1.00000	-0.00212	1.00000	1.00000	1.00000	-0.00128	1.00000	1.00000
DMU3	0.79593	0.79593	0.12452	0.56211	1.00000	0.79593	0.12257	0.55396	1.00000
DMU4	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000
DMU5	0.65863	0.65863	0.27704	0.66726	1.00000	0.65863	0.26429	0.61405	1.00000
DMU6	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000
DMU7	0.49419	0.49419	0.42515	0.65080	1.00000	0.49419	0.41819	0.53806	1.00000
DMU8	1.00000	1.00000	-0.01009	0.94794	1.00000	1.00000	-0.00948	0.92084	1.00000
DMU9	0.73268	0.73268	0.17204	0.53436	1.00000	0.73268	0.19409	0.59837	1.00000
DMU10	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000
DMU11	0.83856	0.83856	0.07848	0.65381	1.00000	0.83856	0.08318	0.60467	1.00000
DMU12	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000
DMU13	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000
DMU14	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000	1.00000	0.00000	1.00000	1.00000

المصدر: من إعداد الباحثين إعتماًداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier



يتضح من الجدول السابق النتائج التالية:

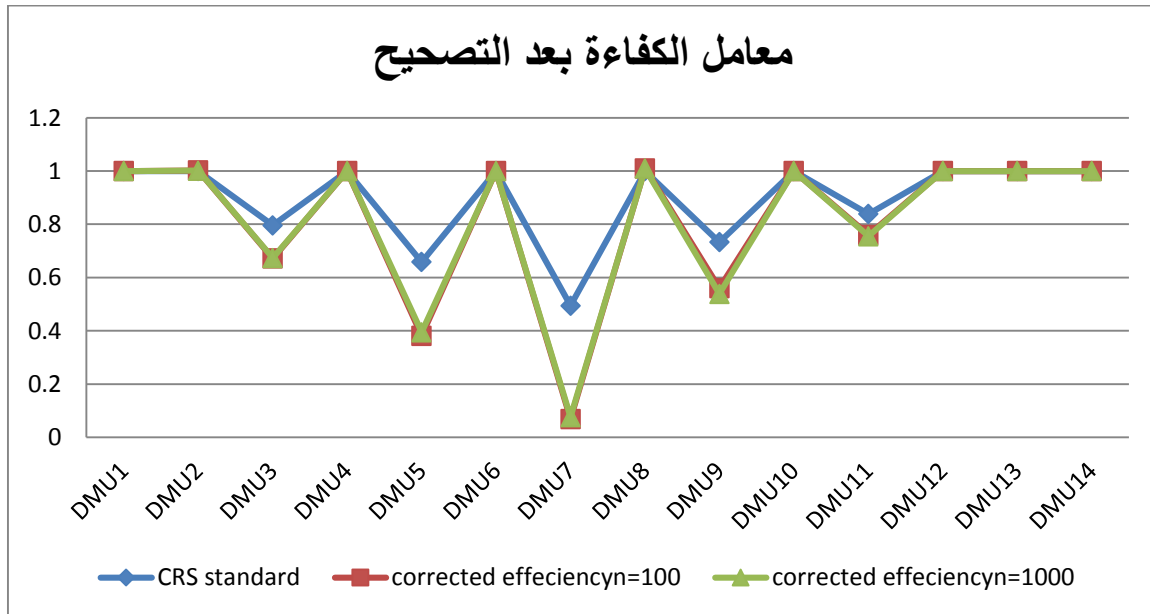
1- كما في الطريقة الاولى يوجد تطابق تام بين تقديرات معاملات الكفاءة وفقاً للأسلوب التقليدي وأسلوب البوتستراب وذلك سواء كان حجم العينة 100 أو 1000 وذلك في العمود الثاني والثالث والسابع من الجدول.

2- من حيث نسبة التحيز نجد انها أقل في هذه الطريقة مقارنة بالطريقة الاولى وذلك في سواء كان حجم العينة 100 أو 1000 وذلك كما في العمود الرابع والثامن ويلاحظ ضآلة نسب التحيز في حالة حجم العينة 1000 عن ما اذا كانت حجم العينة 100 باستثناء الشركة رقم 7 والتي لها أعلى نسبة تحيز وعند طرح نسب التحيز من معاملات الكفاءة فننا نحصل على معاملات الكفاءة الفعلية ومنحنى الكفاءة كما يلي:

DMU Name	DMU1	DMU2	DMU3	DMU4	DMU5	DMU6	DMU7	DMU8	DMU9	DMU10	DMU11	DMU12	DMU13	DMU14
CRS standard	1	1	0.796	1	0.6586	1	0.494	1	0.733	1	0.8386	1	1	1
Corrected efficiency n=100	1	1.002	0.671	1	0.3816	1	0.069	1.01	0.561	1	0.7601	1	1	1
corrected efficiency n=1000	1	1.001	0.673	1	0.3943	1	0.076	1.009	0.539	1	0.7554	1	1	1

شكل رقم (4)

منحنى الكفاءة لكلاً من الأسلوب التقليدي وأسلوب البوتستراب عند حجم العينة=100 و حجم العينة=1000 وفقاً لطريقة Loethgren&Tambour,1999



3- من حيث فترات الثقة يلاحظ أن تقديرات معاملات الكفاءة تقع داخل حدى الثقة سواء إذا كان حجم العينة 100 أو 1000 كما هو واضح فى الاعمدة رقم 5 و6 و8 و10 باستثناء الشركات رقم 5 و7 والتي لا يقع معامل الكفاءة لها بين حدى الثقة مما يؤكد على عدم معنوية معاملات الكفاءة لهذه الشركات وفيما عدا ذلك وفي كلا الحالتين نجد أن معاملات الكفاءة التي يوفرها تقنية البوتستراب تقع بين حدى الثقة وذلك لكل الشركات محل الدراسة .

4- عند مقارنة هذه الطريقة مع الطريقة الاولى نجد أن نسب التحيز فى هذه الطريقة أقل منها فى الطريقة الاولى وذلك لكل الشركات ووصولها الي صفر لبعض الشركات مقارنة بالطريقة الاولى

وفقاً لكلا الطريقتين يتضح صحة الفرض الاول و توجد فروق معنوية بين تقديرات معاملات الكفاءة بالأسلوب التقليدى وأسلوب البوتستراب وفقاً لطريقة Loethgren&Tambour,1999

### المبحث الثالث : تقدير الكفاءة النسبية فى شركات التأمين باستخدام نماذج تحليل

#### البيانات المغلفة على مرحلتين وأسلوب البوتستراب

#### مقدمة

بالرغم من أن تعريف وحدات اتخاذ القرار يعتبر مفهوماً عاماً ألا أنه يأخذ اشكالاً متعددة مثل المستشفيات والمنتجات والجامعات والمدن والبنوك وشركات التأمين وغيرها ، فأى وحدة اتخاذ قرار يمكن أن يكون لها مرحلتين فمثلاً البنوك تستخدم الأجور والأصول للحصول على الودائع والتي يتم إعادة تشغيلها لتحقيق الايرادات (Joe Zhu,2014) وشركات التأمين يمكنها استخدام أصولها والمصروفات العمومية والإدارية والعمولات وتكاليف الإنتاج لتحقيق الأقساط المكتتبة وأقساط إعادة التأمين الوارد وعمولات إعادة التأمين الصادر والتي يتم تشغيلها لتحقيق فائض أو عجز النشاط التأمينى وأرباح الأستثمار .

وفي عام 1999 استخدم كلا من seiford and zhu تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين لعدد من البنوك الامريكية لقياس القدرة التسويقية فى المرحلة الاولى والربحية فى المرحلة الثانية و تم استخدام هذا الأسلوب فى العديد من الدراسات الأجنبية بالتطبيق على قطاع التأمين مثل (Llang.et.al,(2010) Sacoto et .al ,(2015)



Kao and Hwang(2008) , Shahroudi.et.al,(2012) , Tavana.et.al,(2018),Ashrafi , (2011),Anandarao.et.al (2019) , Ochola,(2017) , Liu and Chen,(2014) , ووفقاً لذلك تُمثل وحدات اتخاذ القرار بمرحلتين ومتغيرات وسيطة والتي تتوسط المرحلتين ويتم في المرحلة الاولى استخدام عدد من المدخلات لتوليد عدد من المخرجات والتي بدورها تكون مدخلات للمرحلة الثانية وتسمى مدخلات المرحلة الثانية بالمتغيرات الوسيطة.

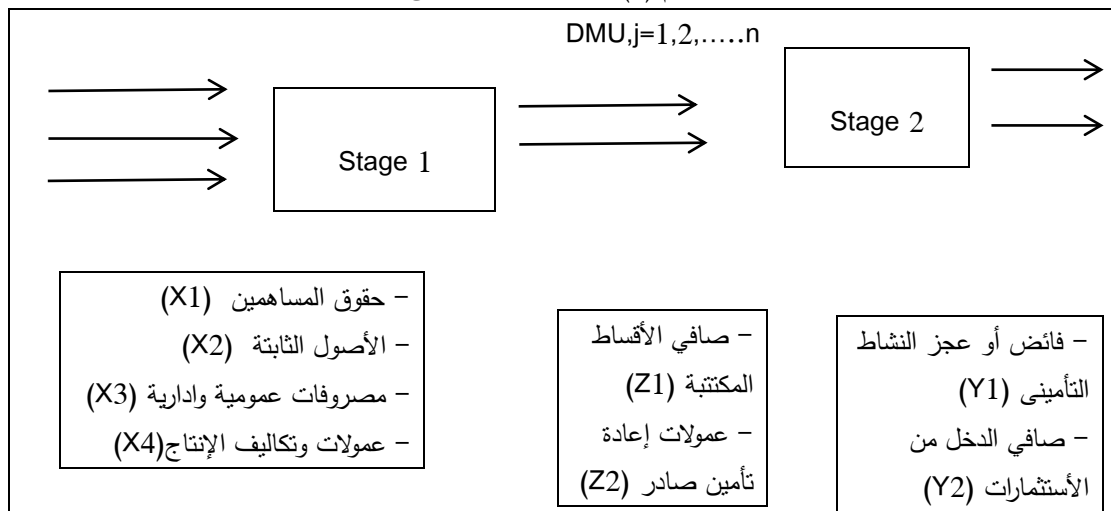
### أولاً: تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص باستخدام نماذج تحليل البيانات

#### المغلقة على مرحلتين

وفقاً لمدخل عوائد الحجم المتغيرة variable return to scale فقد قام كلا من chen and zhu(2009) بتطوير نموذج تحليل البيانات المغلقة الخطى حيث يتم الحصول على كفاءة كل مرحلة إنتاجية والامكانيات الإنتاجية لكلا المرحلتين يتم ربطها بالمتغيرات الوسيطة والتي تعد متغيرات قرار لكل وحدة اتخاذ قرار خلال عملية حساب الكفاءة ووفقاً لهذا النموذج يمكن حساب الكفاءة الكلية لكلا المرحلتين عندما تكون كل مرحلة في حالة كفاءة تامة وبالنسبة للوحدات غير الكفوءة يعتمد هذا النموذج على توفير التنبؤ بالوحدات المرجعية للوحدات غير الكفوءة وذلك من خلال مدخل عوائد الحجم الثابتة CRS مع تعظيم قيم المتغيرات الوسيطة باستخدام Projection . frontier Model

ووفقاً لكلا من Liang ,cookand, zhu(2010) فانه يوجد 8 متغيرات خاصة بشركات التأمين يمكن تقسيمها الي مرحلتين Two stage process كما هو موضح في شكل رقم (5)

شكل رقم (5) أداء شركات التأمين على مرحلتين



المصدر : من إعداد الباحثين.

فى المرحلة الاولى وتسمى مرحلة جنى الأقساط premium generation وتشمل حقوق المساهمين و الأصول الثابتة والمصروفات العمومية والإدارية وعمولات وتكاليف الإنتاج هى مدخلات لعدد 2 من المخرجات (صافي الأقساط المكتتبه ، عمولات إعادة التأمين الصادر) ويكون الهدف هو تخفيض التكاليف المستخدمة للوصول الي كلاً من صافي الأقساط المكتتبه وعمولات إعادة التأمين الصادر.

فى المرحلة الثانية يتم إستخدام صافي الأقساط المكتتبه وعمولات إعادة التأمين الصادر كمدخلات لتحقيق الايرادات لشركات التأمين والمتمثلة فى فائض أو عجز النشاط التأمينى وصافي الدخل من الأستثمارات فكما هو موضح فى شكل رقم (5) يتم اعتبار كلاً من فائض أو عجز النشاط التأمينى وصافي الدخل من الأستثمارات كمخرجات للمتغيرات الوسيطة (صافي الأقساط المكتتبه ، عمولات إعادة التأمين الصادر) يتم تعظيمها للوصول الي مخرجات المرحلة الثانية وذلك من خلال النماذج التالية :

### أنواع نماذج تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين

#### 1-نموذج VRS TWO –STAGE

يتيح هذا النموذج حساب الكفاءة الكلية حسب عوائد الحجم المتغيرة ويتم من خلاله حساب الكفاءة الكلية لكلاً من المرحلتين و لا يمكن من خلاله حساب الكفاءة لكل مرحلة على حدة ولا يمكن حساب الوحدات المرجعية لوحدات أتخاذ القرار غير الكفاءة وكذلك المتغيرات الوسيطة وفقاً لعوائد الحجم المتغيرة ووفقاً لهذا النموذج تكون الصياغة الرياضية كما يلى :

$$\text{MIN } w_1\alpha - w_2\beta$$

$$A, \beta, \lambda, u, Z^*$$

Subject to

(stage 1)

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j x_{ij} \leq \alpha x_{ij0} \quad i = 1, 2, \dots, m$$

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j Z_{dj} \geq z_{dj0} \quad d = 1, 2, \dots, D$$

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j = 1$$



$$\lambda \geq 0, J=1, \dots, N$$

$$\alpha \leq 1$$

(stage 2 )

$$\sum_{j=1}^n U_j Z_{DJ} \leq Z_{dj0} \quad d = 1, \dots, D$$

$$\sum_{j=1}^n U_j Y_{rj} \geq \beta Y_{rj0} \quad r = 1, \dots, s$$

$$\sum_{j=1}^n U_j = 1$$

$$U_j \geq 0, J=1, \dots, N$$

$$\beta \geq 1$$

حيث ( ~ ) تمثل متغير قرار غير معروف ،  $w_1, w_2$  تمثل الاوزان لكلا المرحلتين ومن خلال هذا الأسلوب يتم تخفيض مدخلات المرحلة الاولى للحصول على المتغيرات الوسيطة ثم استخدام المتغيرات الوسيطة لتعظيم مخرجات المرحلة الثانية وفي هذه الحالة اذا كانت  $\alpha^* = \beta^* = 1$  فان كلا المرحلتين تحقق الكفاءة ، أما اذا  $\alpha^* > 1$  ، أو  $\beta^* = 1$  ، أو  $\alpha^* = 1$  ،  $\beta^* > 1$  فان ذلك يعنى أن مرحلة واحدة فقط من المرحلتين تحقق الكفاءة التامة. وبذلك فان هذا النموذج يقتصر تطبيقه فقط على نموذج أو مدخل عوائد الحجم المتغير وعدم أمكايه حساب الكفاءة لكل مرحلة على حدة مما يصعب معه تحديد أيا من المرحلتين يعتبر كفاء أو غير كفاء.

ويوضح الجدول التالي نتائج تشغيل بيانات 14 شركة باستخدام DEA-Frontier

جدول رقم (9)

معاملات الكفاءة للمرحلة الاولى لشركات تأمينات الأشخاص باستخدام نموذج

VRS TWO STAGE

		Stage-1							
DMU No.	DMU Name	Efficiency	Benchmarks						
1	DMU1	1.00000	1.000	DMU1					
2	DMU2	1.00000	1.000	DMU2					
3	DMU3	1.00000	0.041	DMU1	0.150	DMU2		0.809	DMU12
4	DMU4	1.00000	1.000	DMU4					
5	DMU5	1.00000	0.011	DMU1	0.108	DMU2		0.880	DMU12
6	DMU6	1.00000	1.000	DMU6					
7	DMU7	1.00000	0.075	DMU2	0.007	DMU4		0.918	DMU14
8	DMU8	1.00000	1.000	DMU8					
9	DMU9	1.00000	0.024	DMU1	0.343	DMU6		0.633	DMU12
10	DMU10	1.00000	1.000	DMU10					
11	DMU11	1.00000	0.012	DMU1	0.191	DMU4		0.797	DMU14
12	DMU12	1.00000	1.000	DMU12					
13	DMU13	0.33299	0.523	DMU12	0.477	DMU14			
14	DMU14	1.00000	1.000	DMU14					

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA-Frontier

من الجدول السابق يتضح تحقيق كل الشركات لمعاملات الكفاءة التامة خلال المرحلة الاولى باستثناء الشركة رقم 13 حيث حققت معامل كفاءة قدره 0.332 ولكى تصل الي معامل الكفاءة التامة يجب ضرب مدخلات ومخرجات الشركة رقم 12 في 0.523 بلاضافة الي ضرب مدخلات ومخرجات الشركة رقم 14 في 0.477 عندها تحقق الشركة رقم 13 الكفاءة التامة وذلك وفقاً لمدخل العوائد المتغيرة VRS.

يتضح أيضاً وفقاً لهذا النموذج ارتفاع كفاءة الشركات في مرحلة تحقيق الأقساط حيث تستغل كل الشركات باستثناء الشركة رقم 13 مدخلاتها لتحقيق معاملات الكفاءة التامة من خلال تحقيق مخرجات تتناسب مع ما تمتلكه من مدخلات وفقاً لمدخل العوائد المتغيرة .

ويوفر هذا النموذج معاملات الكفاءة التامة للمرحلة الثانية للشركات محل الدراسة وذلك كما في الجدول التالي:

جدول رقم ( 10 )

معاملات الكفاءة للمرحلة الثانية لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام نموذج VRS TWO STAGE

		Stage-2					
DMU No.	DMU Name	Efficiency	Benchmarks				
1	DMU1	1.00000	1.000	DMU1			
2	DMU2	1.04102	0.951	DMU4	0.049		DMU6
3	DMU3	1.98070	0.383	DMU4	0.617		DMU6
4	DMU4	1.00000	1.000	DMU4			
5	DMU5	4.05394	0.164	DMU4	0.836		DMU10
6	DMU6	1.00000	1.000	DMU6			
7	DMU7	11.23649	0.068	DMU4	0.932		DMU10
8	DMU8	2.07351	0.208	DMU4	0.792		DMU10
9	DMU9	3.57109	0.131	DMU4	0.869		DMU6
10	DMU10	1.00000	1.000	DMU10			
11	DMU11	7.54532	0.268	DMU4	0.732		DMU10
12	DMU12	8.95300	0.343	DMU6	0.657		DMU13
13	DMU13	1.44681	0.388	DMU6	0.612		DMU13
14	DMU14	3.18276	1.000	DMU13			

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

يتضح من الجدول السابق تحقيق كل الشركات لمعامل الكفاءة التامة خلال المرحلة الثانية بالاضافة الي تجاوز بعض هذه الشركات لمعامل الكفاءة التامة حيث تجاوزت الشركة رقم 7 معامل الكفاءة التامة عن باقى الشركات محل الدراسة بمقدار 10.23 والشركة 12 بمعامل 7.95 والشركة رقم 11





بمعامل 6.45 والشركة رقم 5 و 9 و 14 و 8 و 13 و 2 بمعاملات كفاءة ( 3.05 ، 2.57 ، 1.07، 2.18، 0.44 ، 0.04 ) على الترتيب.

يتضح أيضاً تجاوز غالبية الشركات لمعاملات الكفاءة التامة مما يدل على القدرة على أستغلال مدخلاتها لتحقيق القدر المحقق من المخرجات خلال المرحلة الثانية وفقاً لمدخل عوائد الحجم المتغيرة وأخيراً يجب ملاحظة قاعدة هامة وهي أن الشركات الكفاء وفقاً لمدخل العوائد المتغيرة لا يشترط أن تكون كفاء وفقاً لمدخل العوائد الثابتة والعكس صحيح ويتضح ذلك من خلال النموذج التالي :

## 2- نموذج ( CRS- TWO- STAGE MODEL (CENTRALIZED

### MODEL

وفقاً للنموذج التقليدي لتحليل البيانات المغلفة على سبيل المثال معادلة (1) charnes ,cooper (1978) &Rhods, فان صافي الدخل من الأستثمارات وفائض النشاط التأميني تمثل مخرجات المرحلة وباقي المتغيرات (حقوق المساهمين والأصول الثابتة ،المصروفات العمومية والإدارية ،عمولات وتكاليف الانتاج ، صافي الأقساط المكتتبه ، عمولات إعادة التأمين الصادر) لعدد 14 شركة تأمين هي مدخلات المرحلة .

$$\text{Max} \sum_{r=1}^s ur yr0$$

s.t

$$(1) \sum_{r=1}^s uryrj - \sum_{i=1}^m vixij \leq 0, j = 1,2, \dots, n,$$

$$\sum_{r=1}^m vixio = 1$$

$$u_{r \geq 0}, r=1,2,\dots,s; v_{i \geq 0}, i=1,2,\dots,m$$

حيث المدخلات هي  $x_{ij}$  و  $i=1,2,\dots,m$

حيث المخرجات هي  $y_{rj}$  و  $r=1,2,\dots,s$

ووفقاً لكلا من (Liang ,cookand zhu(2010) فإنه يوجد 8 متغيرات خاصة بشركات التأمين

يمكن تقسيمها الي مرحلتين Two stage process وذلك بإستخدام نموذج Centralized

model ووفقاً لهذا النموذج يتم حساب الكفاءة بشكل عام والكفاءة لكل مرحلة على حدة فوقاً

لدراسة (Liang ,cookand zhu(2008) يتم تسمية المتغيرات الوسيطة بالرموز  $Z_{dj}$

حيث  $d=1,2,\dots,D$

وذلك لوحدات اتخاذ القرار محل الدراسة ولوحدات اتخاذ القرار يتم حساب الكفاءة للمرحلة الاولى

ويرمز لها بالرمز  $e^1_j$  وللمرحلة الثانية بالرمز  $e^2_j$  (charnes ,cooper&Rhods,(1978)

فوفقا لنموذج تحليل البيانات المغلفة يتم تعريف الكفاءة في كل مرحلة كما يلي

$$e^1_j = \sum_{d=1}^D W_d z_{dj} / \sum_{i=1}^m v_i x_{ij}, \quad (1)$$

$$e^2_j = \sum_{r=1}^S u_r y_{rj} / \sum_{d=1}^D w_d z_{dj} \quad (2)$$

في دراسة (Liang ,cookand zhu(2008)

حيث  $w_d$  مجموعها يساوى  $w_d$  ويلاحظ ان  $V_i, W_d, \tilde{w}_d, u_r$  هي اوزان موجبة غير معلومة

هي نتيجة لحاصل ضرب  $e^1_0 * e^2_0$

$$\sum_{r=1}^S u_r y_{r0} / \sum_{i=1}^m v_i x_{i0}$$

وبذلك يمكن حساب الكفاءة بشكل عام من المعادلة التالية

$$e_o^{centralized} = \text{Max } e^1_0 * e^2_0 = \sum_{r=1}^S u_r y_{r0} / \sum_{i=1}^m v_i x_{i0} \quad (3)$$

s.t

$$e^1_j \leq 1 \text{ and } e^2_j \leq 1 \text{ and } w_d = \tilde{w}_d$$

والمعادلة رقم (3) يمكن تحويلها الي البرنامج الخطى التالي

$$e_o^{centralized} = \text{Max } \sum_{r=1}^S u_r y_{r0}$$

s.t

$$,j=1,2,\dots,n \sum_{r=1}^S u_r y_{r0} - \sum_{d=1}^D W_d Z_{dj} \leq 0$$

$$,j=1,2,\dots,n \quad (4) \sum_{d=1}^D W_d Z_{dj} - \sum_{i=1}^m v_i x_{ij} \leq 0$$

$$\sum_{i=1}^m v_i x_{ij} = 1, w_d \geq 0, d = 1,2, \dots, D; v_i \geq 0, i = 1,2, \dots, m; u_r \geq 0, r = 1,2, \dots, s.$$

ومن خلال النموذج رقم (4) يمكن الوصول الي الكفاءة الكلية لكلا المرحلتين وينتج عن هذا

النموذج حل وحيد ويتم الحصول على الكفاءة في المرحلة الاولى من خلال  $e_o^{1,centralized}$

والمرحلة الثانية من خلال  $e_o^{2,centralized}$

$$e_o^{1,centralized} = \sum_{d=1}^D W_d * DZD_0 / \sum_{i=1}^m v_i * X_{i0} = W * DZD_0$$

و

$$e_o^{2,centralized} = \sum_{r=1}^S u_r * y_{r0} / \sum_{d=1}^D W_d * DZD_0 \quad (5)$$



وعند تعظيم القيمة في نموذج (4) نحصل على  $e_0^{centralized}$  وهي تمثل مؤشر الكفاءة الكلية وهو حاصل ضرب مؤشر الكفاءة في المرحلة الاولى مضروباً في مؤشر الكفاءة في المرحلة الثانية كما يلي

$$e_0^{centralized} = e_{0,1}^{centralized} \times e_{0,2}^{centralized}$$

ومن عيوب هذا النموذج أنه لا يحسب الوحدات المرجعية لوحدة اتخاذ القرار غير الكفوءة والتي يمكن الحصول عليها من خلال نموذج frontier projection والذي يحسب الوحدات المرجعية حسب معامل الكفاءة الكلية والذي سوف يتم الاعتماد عليه في هذه الدراسة لمساعدة وحدات اتخاذ القرار غير الكفوءة في الوصول الي الكفاءة التامة والتي من خلالها يمكن الوصول الي القدر المحقق من المخرجات في ضوء القدر المتاح من المدخلات. وعند تشغيل بيانات الشركات محل الدراسة باستخدام DEA-Frontier كانت النتائج كما في الجدول التالي :

جدول رقم (11)

معاملات الكفاءة الكلية ولكل مرحلة وفقاً لنموذج CRS Two Stage Model

Input-Oriented				
DMU Name	Centralized Efficiency $e_0^{centralized}$	RANK	Stage 1 $e_{0,1}^{centralized}$	Stage 2 $e_{0,2}^{centralized}$
DMU1	0.18207	5	1.00000	0.18207
DMU2	0.11709	7	1.00000	0.11709
DMU3	0.16324	6	0.59360	0.27500
DMU4	0.36575	2	1.00000	0.36575
DMU5	0.10262	8	0.56659	0.18112
DMU6	0.34770	3	1.00000	0.34770
DMU7	0.05095	9	0.25712	0.19814
DMU8	0.22183	4	1.00000	0.22183
DMU9	0.00580	14	0.57184	0.01015
DMU10	0.73538	1	0.83137	0.88454
DMU11	0.04605	10	0.48869	0.09424
DMU12	0.03011	11	1.00000	0.03011
DMU13	0.01683	12	0.01683	1.00000
DMU14	0.01483	13	1.00000	0.01483

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA-Frontier

يعكس الجدول السابق معامل الكفاءة للمرحلة الاولى  $e_{0,1}^{centralize}$  ومعامل الكفاءة للمرحلة الثانية  $e_{0,2}^{centralized}$  و معامل الكفاءة الكلية  $e_0^{centralized}$  لشركات تأمينات الأشخاص خلال عام 2018/2017. يتضح من الجدول السابق أن عدد الشركات التي حققت الكفاءة التامة في المرحلة الاولى 7 شركات اي أن 50% من الشركات تحسن أستغلال مدخلاتها لتحقيق القدر المحقق من المخرجات وفقاً ل CRS (عوائد الحجم الثابتة).

ثم حققت باقى الشركات معاملات كفاءة غير تامة تراوحت بين 0.831 (الشركة رقم 10) كحد أعلى و 0.016 (الشركة رقم 13) كحد أدنى مما يعنى عدم كفاءة هذه الشركات في أستغلال مدخلاتها لتحقيق القدر المحقق من المخرجات وذلك في المرحلة الاولى وهى مرحلة تحقيق الأقساط.

أما في المرحلة الثانية نجد أنه توجد شركة واحدة فقط حققت معامل الكفاءة التامة مما يدل على كفاءة الشركة في أستغلال مدخلاتها المتمثلة في صافي الأقساط المكتتبه وأقساط إعادة التأمين الوارد في تحقيق القدر المحقق من المخرجات وبالتالي الكفاءة في تحقيق الإيرادات ،وبالنسبة لباقي الشركات فقد حققت معاملات كفاءة غير تامة تراوحت بين 0.88 (الشركة رقم 10) كحد أعلى و 0.01 (الشركة رقم 9) كحد أدنى مما يدل على عدم كفاءة هذه الشركات في أستغلال مدخلاتها لتحقيق الإيرادات سواء فائض النشاط التأمينى أو صافي الدخل من الأستثمارات. وبالنسبة لمعامل الكفاءة الكلية لكلا المرحلتين بشكل عام نجد أنه لم تصل أي من الشركات الي معامل الكفاءة التامة وأنه توجد شركة واحدة فقط قد أقتربت من الكفاءة التامة وهى الشركة رقم 10 بمعامل كفاءة 0.73 ويلاحظ أن هذه الشركة قد أقتربت من معامل الكفاءة في المرحلة الاولى والثانية بمعاملات (0.83 و 0.88) على الترتيب مما يؤكد أنه لكى تحقق الشركة أو تقترب من معامل الكفاءة التامة لابد أن تحقق أو تقترب من الكفاءة التامة في كلا من المرحلتين مما يؤكد فائدة إستخدام تحليل مغلف البيانات على مرحلتين في تقدير كفاءة شركات تأمينات الأشخاص لتحديد بشكل أكثر دقة كفاءة كل مرحلة وكفاءة الشركة بشكل عام التى هى محصلة الكفاءة في كلا المرحلتين وباقى الشركات أبتعدت عن معاملات الكفاءة بحد أعلى 0.36 للشركة رقم 4 ، وحد أدنى 0.005 للشركة رقم 9.

ويلاحظ أن بعض الشركات التى حققت معامل الكفاءة التامة بإستخدام الأسلوب التقليدى قد حققت معاملات كفاءة منخفضة من خلال هذا النموذج وهذا يعنى أن الأسلوب التقليدي لايقبس بعض من شركات التأمين غير الكفوءة مما يعنى أن هذه الشركات تعانى من مشكلة في مرحلة تحقيق الإيرادات سواء فائض النشاط التأمينى أو صافي الدخل من الأستثمارات وهذا يؤكد صحة الفرض الثانى و أن تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص يعد أفضل بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين مقارنة بالأسلوب التقليدي.



### Frontier projection-3

من عيوب النموذج السابق أنه لا يوفر بيانات عن الوحدات المرجعية للوحدات غير الكفوءة مما يصعب معه توجيه الوحدات غير الكفوءة الي وحدات مرجعية يمكن الاعتماد عليها لتصبح وحدات كفوءة لذلك قام كلاً من ( chen et.al 2010 ) بتطوير هذا النموذج لتحديد الوحدات المرجعية للوحدات غير الكفوءة وفقاً لنموذج التوجه بالمدخلات يمكن كتابة الصياغة الرياضية كما يلي:

$$\text{Min } \theta \sim$$

S.T

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j X_{ij} \leq \theta \sim X_{i0} \quad i = 1, 2, \dots, n$$

$$\sum_{j=1}^n U_j Y_{rj} \geq Y_{r0} \quad r = 1, 2, \dots, s$$

$$\sum_{j=1}^n \lambda_j Z_{dj} \geq z \sim d_{j0} \quad d = 1, 2, \dots, D$$

$$\sum_{j=1}^n U_j Z_{dj} \leq z \sim d_{j0} \quad d = 1, 2, \dots, D$$

$$Z \sim d_0 \geq 0, d=1, \dots, D$$

$$e \sim i_1 \geq 0, j=1, \dots, n$$

$$U_j \geq 0, j=1, \dots, n$$

$$\theta \leq 1$$

وللحصول على تنبؤ جيد لابد من تعظيم قيم المتغيرات الوسيطة حيث لا يمكن الحصول عليها من نموذج The Centralized Model ووفقاً لذلك يعد هذا النموذج مكمل للنموذج السابق حيث يمكن من خلاله الحصول على الوحدات المرجعية للشركات غير تامة الكفاءة وذلك كما في الجدول التالي :

جدول رقم (12)

الوحدات المرجعية لشركات تأمينات الأشخاص غير تامة الكفاءة وفقاً لنموذج Frontier projection

DMU No.	DMU Name	Input-Oriented Overall Efficiency		Benchmarks					
		Efficiency							
1	DMU1	0.18207	0.182	DMU1					
2	DMU2	0.11709	0.117	DMU2					
3	DMU3	0.16324	0.007	DMU1	0.035	DMU2			
4	DMU4	0.36575	0.366	DMU4					
5	DMU5	0.10262	0.001	DMU1	0.018	DMU2			
6	DMU6	0.34770	0.348	DMU6					
7	DMU7	0.05095	0.002	DMU4	0.087	DMU14			
8	DMU8	0.22183	0.222	DMU8					
9	DMU9	0.00580	0.000	DMU1	0.001	DMU12			
10	DMU10	0.73538	0.005	DMU1	0.435	DMU12			
11	DMU11	0.04605	0.010	DMU4	0.004	DMU8	0.149	DMU14	
12	DMU12	0.03011	0.030	DMU12					
13	DMU13	0.01683	0.020	DMU12	0.031	DMU14			
14	DMU14	0.01483	0.015	DMU14					

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

يتضح من الجدول السابق أن هذا النموذج يوفر نفس معاملات الكفاءة التي يوفرها النموذج السابق ويعتبر مكملاً له حيث يوفر الوحدات المرجعية للشركات غير الكفوة ووفقاً للنموذج السابق فقد أحتلت الشركة رقم 10 الترتيب رقم 1 من حيث معاملات الكفاءة ووفقاً لذلك يتيح نموذج Frontier projection الوحدات المرجعية للشركة لكي تحقق معامل الكفاءة التامة نضرب مدخلات ومخرجات الشركة رقم 1 في 0.005 ومدخلات ومخرجات الشركة رقم 12 في 0.435 وهكذا لباقي الشركات .

ومن مميزات هذا النموذج توفير التحسن المطلوب للمتغيرات الوسيطة (صافي الأقساط وعمولات إعادة التأمين الصادر ) لكي تحقق الشركات معامل الكفاءة التامة كما في الجدول التالي  
جدول رقم (13)

التحسن المطلوب في المتغيرات الوسيطة للشركات غير تامة الكفاءة خلال عام 2018/2017

DMU Name	Optimal	
	Z1 صافي الأقساط	Z2 عمولات إعادة التأمين الصادر
DMU1	4.492538	0
DMU2	7.540444	0
DMU3	2.636305	0
DMU4	1.734073	0
DMU5	4.52107	0
DMU6	1.876081	0
DMU7	4.046897	0
DMU8	3.50792	0
DMU9	97.51731	0
DMU10	0.130527	0
DMU11	9.611665	0
DMU12	32.21538	32.21538
DMU13	-8.4E-16	0
DMU14	66.43195	0

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier



يعكس الجدول السابق نسب التحسن المطلوب في المتغيرات الوسيطة للشركات غير تامة الكفاءة والتي في حالة تعظيمها تحقق الشركات الكفاءة التامة فمثلا بالنسبة للشركة رقم 10 يجب على الشركة أن تعمل على زيادة صافي الأقساط بنسبة 13% وهكذا لباقي الشركات كما هو موضح في الجدول.

#### Leader -Follower Model- 4

وفقاً لهذا النموذج يتم تقدير الكفاءة بشرط تحديد أيا من المرحلتين تعد مرحلة قائدة والآخرى تابعة ويتحدد ذلك حسب طبيعة كل نشاط وأهمية كل مرحلة وفقاً لهذا النشاط فمثلاً ووفقاً لنموذج التوجه بالمدخلات وفي حالة اختيار المرحلة الأولى كقائد يتم تحديد الكفاءة للمرحلة الأولى أولاً في نموذج العوائد الثابتة كما يلي:

$$e_0^{1*} = \text{Max} \quad \sum_{d=1}^D W_d Z_{d0}$$

s.t

$$\sum_{d=1}^D W_d Z_{dj} - \sum_{i=1}^m V_i X_{ij} \leq 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$$

$$\sum_{i=1}^m V_i X_{i0} = 1$$

$$W_d \geq 0, d=1, 2, \dots, D; V_i \geq 0, i=1, 2, \dots, m$$

وفي حالة الحصول على كفاءة المرحلة الأولى فإن المرحلة الثانية تعتبر  $W_d$  المتغيرات التي تحقق المعادلة  $e_0^1 = e_0^{1*}$  ويكون نموذج الكفاءة للمرحلة الثانية وهي

$$e_0^{2*} = \text{Max} \quad \left( \sum_{r=1}^S U_r Y_{r0} \right) / e_0^{1*}$$

s.t

$$\sum_{r=1}^S U_r Y_{ri} - \sum_{d=1}^D W_d Z_{dj} \leq 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$$

$$\sum_{d=1}^D W_d Z_{dj} - \sum_{i=1}^m V_i X_{ij} \leq 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$$

$$\sum_{i=1}^m ViXi0 = 1$$

$$e_0^{1*} \sum_{d=1}^D WdZd0 =$$

$$Wd \geq 0, d=1,2,\dots,D; Vi \geq 0, i=1,2,\dots,m; Ui \geq 0, r=1,2,\dots,s$$

وبافتراض أن المرحلة الاولى (مرحلة جنى الأقساط) هي المرحلة القائدة وعند تشغيل البيانات بإستخدام برنامج DEA-Forntier كانت النتائج كما في الجدول التالي:  
جدول رقم (14)

معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص باعتبار المرحلة الاولى هي القائدة

			Input-Oriented	
DMU No.	DMU Name	Stage 1	Stage 2	Overall
1	DMU1	1.00000	0.18207	0.18207
2	DMU2	1.00000	0.11709	0.11709
3	DMU3	0.65453	0.10609	0.06944
4	DMU4	1.00000	0.36575	0.36575
5	DMU5	0.61667	0.05857	0.03612
6	DMU6	1.00000	0.34770	0.34770
7	DMU7	0.43603	0.00000	0.00000
8	DMU8	1.00000	0.22183	0.22183
9	DMU9	0.57184	0.01015	0.00580
10	DMU10	0.83137	0.88454	0.73538
11	DMU11	0.83856	0.00000	0.00000
12	DMU12	1.00000	0.03011	0.03011
13	DMU13	0.01683	1.00000	0.01683
14	DMU14	1.00000	0.01483	0.01483

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

ويوضح الجدول السابق معاملات الكفاءة لكل مرحلة ومعامل الكفاءة الكلية بأعتبار المرحلة الاولى هي القائدة حيث حققت 7 شركات فقط معامل الكفاءة التامة في المرحلة الاولى وحققت شركة واحدة فقط معامل الكفاءة في المرحلة الثانية وذلك بأعتبار أن المرحلة القائدة في هذه الشركات هي مرحلة جنى الاقساط وبالنسبة لمعامل الكفاءة الكلى والذي يمثل حاصل ضرب معامل الكفاءة للمرحلة الاولى والثانية نجد أنه لم تحقق أى شركة معامل الكفاءة التامة وتراوحت معاملات الكفاءة بين صفر كحد أدنى و 0.73 كحد أعلى كل ذلك في حالة أعتبار أن مرحلة جنى الاقساط هي المرحلة القائدة في الشركات محل الدراسة .





أما في حالة اعتبار أن المرحلة القائدة هي مرحلة تحقيق الإيرادات فإن معاملات الكفاءة للمرحلة الأولى والمرحلة الثانية ومعامل الكفاءة الكلي تكون كما في الجدول التالي:

جدول رقم (15)

معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص باعتبار المرحلة الثانية هي القائدة

DMU Name	Input-Oriented		
	Stage 1	Stage 2*	Overall
DMU1	1.00000	0.18207	0.18207
DMU2	1.00000	0.11709	0.11709
DMU3	0.59360	0.27500	0.16324
DMU4	1.00000	0.36575	0.36575
DMU5	0.56659	0.18112	0.10262
DMU6	1.00000	0.34770	0.34770
DMU7	0.25712	0.19814	0.05095
DMU8	1.00000	0.22183	0.22183
DMU9	0.57184	0.01015	0.00580
DMU10	0.83137	0.88454	0.73538
DMU11	0.48869	0.09424	0.04605
DMU12	1.00000	0.03011	0.03011
DMU13	0.01683	1.00000	0.01683
DMU14	1.00000	0.01483	0.01483

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

ويوضح الجدول السابق معاملات الكفاءة لكل مرحلة ومعامل الكفاءة الكلية بأعتبار المرحلة الثانية هي القائدة حيث حققت 7 شركات فقط معامل الكفاءة التامة في المرحلة الأولى وحققت شركة واحدة فقط معامل الكفاءة في المرحلة الثانية وذلك بأعتبار أن المرحلة القائدة في هذه الشركات هي مرحلة تحقيق الإيرادات وبالنسبة لمعامل الكفاءة الكلي والذي يمثل حاصل ضرب معامل الكفاءة للمرحلة الأولى والثانية نجد أنه لم تحقق أى شركة معامل الكفاءة التامة وتراوحت معاملات الكفاءة بين صفر كحد أدنى و0.73 كحد أعلى كل ذلك في حالة أعتبار أن مرحلة تحقيق الإيرادات هي المرحلة القائدة في الشركات محل الدراسة .

**ثانياً إستخدام أسلوب البوتستراب في تقدير معاملات الكفاءة التي تم الحصول**

**عليها بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين**

تم تقدير معاملات الكفاءة بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين من خلال أربعة نماذج وللتأكد من مدى دقة معاملات الكفاءة لكل مرحلة وتم التوصل الى افضل هذه النماذج .

و هو نموذج centralized model

سوف يتم إستخدام تقنية البوتستراب في كل مرحلة وذلك بفرض أن العينة =100 ومرة أخرى بفرض أن العينة تساوى 1000 وكانت النتائج كما في الجدول التالي:  
**اولاً-بفرض ان حجم العينة =100**

بإستخدام طريقة Simar&Wilson1998 كانت النتائج كما في الجدول التالي  
جدول رقم (16)

نتائج إستخدام أسلوب البوتستراب في تقدير معاملات الكفاءة المستخرجة بإستخدام Centrized model

DMU Name	STGE 1 n=100 method S.W					STAGE 2 N=100 METHOD S.W					Overall efficiency	OVERALL EFF BOOTSTRAB
	CRS Stage 1	CRS Efficiency BOOTSTRAB	Bias	lower %95 confidence level for BOOT DEA score	upper %95 confidence limit for BOOT DEA score	CRS Stage 2	CRS Efficiency BOOTSTRAB	Bias	lower %95 confidence level for BOOT DEA score	upper %95 confidence limit for BOOT DEA score		
DMU1	1.00000	1.00000	0.12794	0.00000	2.19599	0.18207	0.18207	0.04428	0.00000	0.54233	0.18207	0.18207
DMU2	1.00000	1.00000	0.13124	0.00000	1.73122	0.11709	0.11709	0.00181	0.00000	0.34200	0.11709	0.11709
DMU3	0.59360	0.65453	-0.03513	0.00000	0.84149	0.27500	0.27500	-0.00497	0.00000	0.77286	0.16324	0.17999
DMU4	1.00000	1.00000	0.10460	0.00000	1.76037	0.36575	0.36575	0.47299	0.00000	1.94314	0.36575	0.36575
DMU5	0.56659	0.61667	-0.01700	0.00000	0.85618	0.18112	0.18112	-0.01357	0.00000	0.50083	0.10262	0.11169
DMU6	1.00000	1.00000	0.29938	0.00000	2.27193	0.34770	0.34770	0.02548	0.00000	1.01577	0.34770	0.3477
DMU7	0.25712	0.43603	-0.00926	0.00000	0.61942	0.19814	0.19814	-0.02201	0.00000	0.54789	0.05095	0.08639
DMU8	1.00000	1.00000	0.16959	0.00000	1.62883	0.22183	0.22183	-0.01599	0.00000	0.61340	0.22183	0.22183
DMU9	0.57184	0.57184	-0.03042	0.00000	0.90430	0.01015	0.01015	0.02792	0.00000	0.11092	0.00580	0.00580
DMU10	0.83137	0.83137	-0.03879	0.00000	1.17071	0.88454	0.88454	0.26222	0.00000	2.82524	0.73538	0.73537
DMU11	0.48869	0.83856	-0.01209	0.00000	1.12418	0.09424	0.09424	-0.00965	0.00000	0.26060	0.04605	0.07902
DMU12	1.00000	1.00000	3.19724	0.00000	34.60893	0.03011	0.03011	0.01072	0.00000	0.09847	0.03011	0.03011
DMU13	0.01683	0.01683	-0.00067	0.00000	0.02476	1.00000	1.00000	7.06514	0.00000	39.15319	0.01683	0.01683
DMU14	1.00000	1.00000	2.98313	0.00000	2.28497	0.01483	0.01483	0.03863	0.00000	0.14303	0.01483	0.01483

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

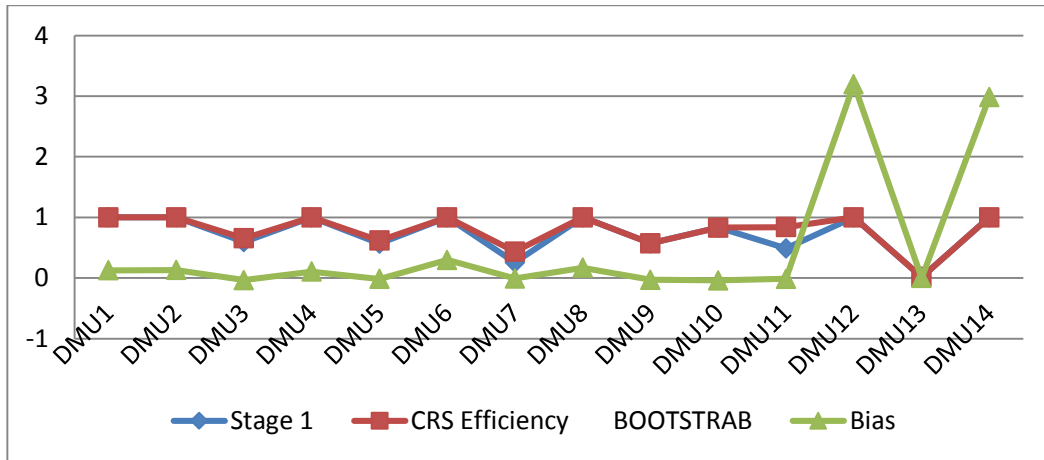
يتضح من الجدول السابق النتائج التالية

1- يوضح الجدول السابق نتائج إستخدام تقنية البوتستراب لكلاً من المرحلة الاولى والثانية بفرض أن حجم العينة يساوى 100 بالنسبة للمرحلة الاولى عند مقارنة معاملات الكفاءة بإستخدام النموذج مع تلك المستخرجة بإستخدام تقنية البوتستراب نجد التطابق التام لكل الشركات ما عدا معاملات الكفاءة للشركات رقم 3 و 5 و 7 و 11 فقد أرتفعت معاملات الكفاءة لهذه الشركات بإستخدام تقنية البوتستراب عنه بإستخدام النموذج كما في شكل رقم 6



شكل رقم (6)

معاملات الكفاءة (الأسلوب التقليدي وأسلوب البوتستراب) ونسب التحيز للمرحلة الاولى



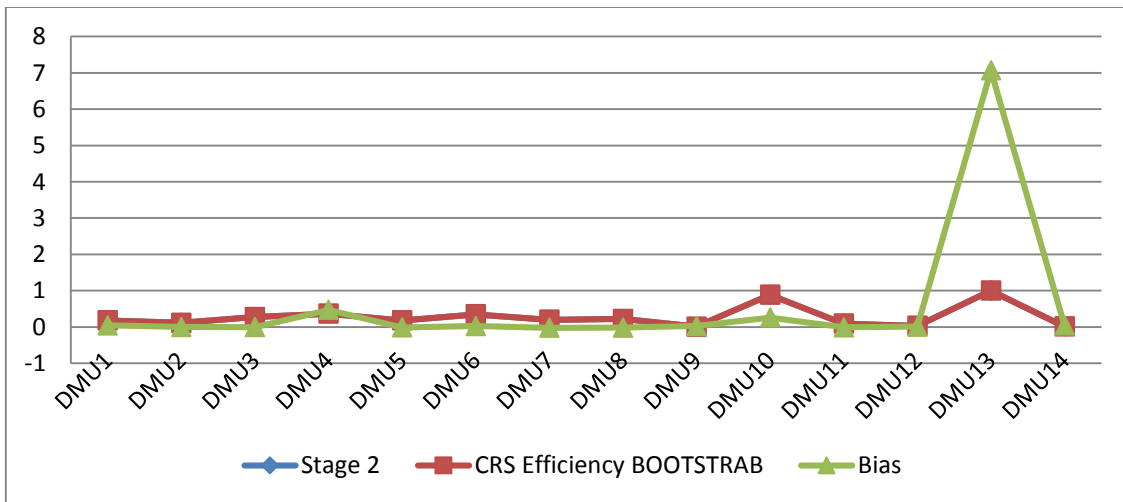
2-نسب التحيز في المرحلة الاولى تراوحت بين -0.009 كحد أدنى وذلك للشركة رقم 7 و 3.19 كحد أقصى وذلك للشركة رقم 12

3-بالنسبة لحدى الثقة للمرحلة الاولى نجد أن تقديرات معاملات الكفاءة وفقاً لتقنية البوتستراب لكل الشركات تقع داخل حدى الثقة مما يزيد من أمكانية الاعتماد على تقنية البوتستراب في تقدير معاملات الكفاءة.

4-بالنسبة للمرحلة الثانية يوجد تطابق تام بين تقديرات معاملات الكفاءة بإستخدام النموذج وبإستخدام البوتستراب كما في الشكل رقم 7

شكل رقم (7)

معاملات الكفاءة (الأسلوب التقليدي وأسلوب البوتستراب) ونسب التحيز للمرحلة الثانية



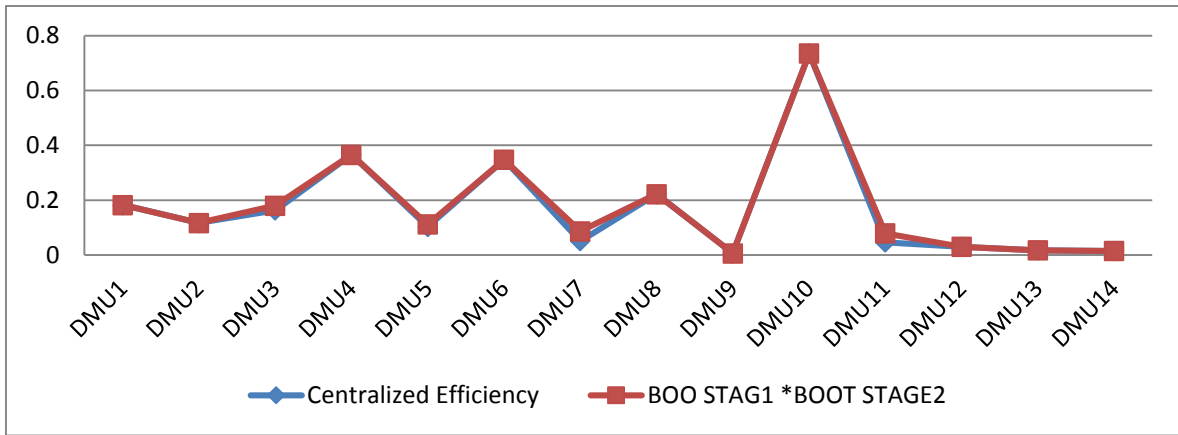
5-نسب التحيز تراوحت بين -0.004 كحد ادنى للشركة رقم 3 و 7.06 كحد اعلى للشركة رقم 11 .

6-بالنسبة لحدى الثقة نجد أن معاملات الكفاءة بإستخدام البوتستراب تقع داخل حدى الثقة وذلك لجميع الشركات.

7-للحصول على معاملات الكفاءة الكلية بإستخدام البوتستراب تم ضرب معاملات الكفاءة للمرحلة الاولى بإستخدام البوتستراب فى معاملات الكفاءة للمرحلة الثانية بإستخدام البوتستراب لينتج معامل الكفاءة الكلى وذلك كما هو واضح فى العمود الاخير من الجدول وعند مقارنتها مع معاملات الكفاءة الكلية بإستخدام النموذج تبين التطابق التام لجميع الشركات ماعدا الشركات رقم 3 و 5 و 7 و 11 فقد زادت معاملات الكفاءة بإستخدام البوتستراب مقارنة بمعاملات الكفاءة وفقاً للنموذج كما فى شكل رقم 8.

شكل رقم (8)

معاملات الكفاءة الكلية (الأسلوب التقليدى وأسلوب البوتستراب )



**ثانياً بفرض أن حجم العينة = 1000**

للتأكد من مدى توافق نتائج البوتستراب مع نتائج النموذج تم افتراض أن حجم العينة يساوى 1000 فكانت النتائج كما فى الجدول التالي



جدول رقم (17)

نتائج استخدام أسلوب البوتستراب في تقدير معاملات الكفاءة المستخرجة باستخدام Centralized model بفرض ان حجم العينة = 1000

DMU Name	STGE 1 n=1000 method S.W					STAGE 2 N=1000 METHOD S.W					Overall efficiency	OVERALL EFF BOOTSTRAB
	Stage 1	CRS Efficiency BOOTSTRAB	Bias	lower %95 confidence level for BOOT DEA score	upper %95 confidence limit for BOOT DEA score	Stage 2	CRS Efficiency BOOTSTRAB	Bias	%95 lower confidence level for BOOT DEA score	%95 upper confidence limit for BOOT DEA score	Centralized Efficiency	BO STAG1 *BOOT STAGE2
DMU1	1.00000	1.00000	0.18316	0.00000	2.04583	0.18207	0.18207	0.02801	0.00000	0.57633	0.18207	0.18207
DMU2	1.00000	1.00000	0.15451	0.00000	1.79083	0.11709	0.11709	0.00355	0.00000	0.33883	0.11709	0.11709
DMU3	0.59360	0.65453	-0.02707	0.00000	0.83221	0.27500	0.27500	-0.01296	0.00000	0.77165	0.16324	0.17999
DMU4	1.00000	1.00000	0.15130	0.00000	1.81500	0.36575	0.36575	0.31767	0.00000	1.85557	0.36575	0.36575
DMU5	0.56659	0.61667	-0.00913	0.00000	0.91232	0.18112	0.18112	-0.01937	0.00000	0.50065	0.10262	0.11169
DMU6	1.00000	1.00000	0.45069	0.00000	6.26610	0.34770	0.34770	0.02345	0.00000	1.00936	0.34770	0.3477
DMU7	0.25712	0.43603	-0.00505	0.00000	0.62791	0.19814	0.19814	-0.02722	0.00000	0.54214	0.05095	0.08639
DMU8	1.00000	1.00000	0.15711	0.00000	2.05977	0.22183	0.22183	-0.02308	0.00000	0.61507	0.22183	0.22183
DMU9	0.57184	0.57184	-0.00090	0.00000	0.91993	0.01015	0.01015	0.02424	0.00000	0.10494	0.00580	0.00580
DMU10	0.83137	0.83137	-0.01728	0.00000	1.17380	0.88454	0.88454	0.17544	0.00000	2.86678	0.73538	0.73538
DMU11	0.48869	0.83856	-0.01035	0.00000	1.15261	0.09424	0.09424	-0.01172	0.00000	0.25851	0.04605	0.07902
DMU12	1.00000	1.00000	11.31641	0.00000	36.35241	0.03011	0.03011	0.01130	0.00000	0.10836	0.03011	0.03011
DMU13	0.01683	0.01683	-0.00007	0.00000	0.02490	1.00000	1.00000	12.81052	0.00000	63.45286	0.01683	0.01683
DMU14	1.00000	1.00000	13.34855	0.00000	31.78155	0.01483	0.01483	0.03957	0.00000	0.13666	0.01483	0.01483

المصدر: من إعداد الباحثين اعتماداً على نتائج مخرجات برنامج DEA- Frontier

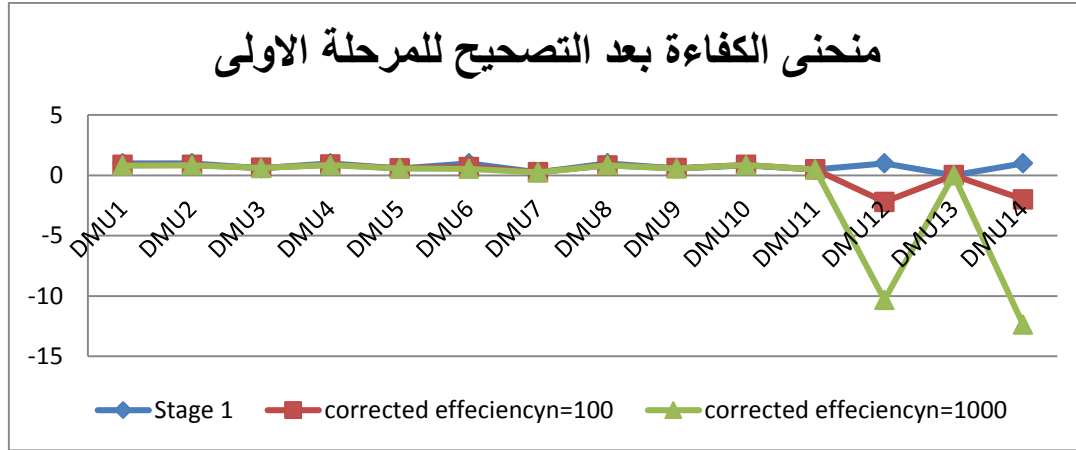
يتضح من الجدول السابق عدم اختلاف النتائج سواء كان حجم العينة 100 أو 1000 حيث يوجد تطابق بين معاملات الكفاءة وفقاً لأسلوب البوتستراب أو للنموذج فيما عدا الشركات رقم 3 و 5 و 7 و 11 حيث وجد أن تقديرات البوتستراب لهذه الشركات أعلى من تقديرات النموذج وذلك في المرحلة الاولى وفي حالة معامل الكفاءة الكلى أما في حالة المرحلة الثانية فيوجد تطابق تام بين تقديرات معامل الكفاءة وفقاً لأسلوب البوتستراب وتقديرات النموذج وكذلك بالنسبة لنسب التحيز وحدى الثقة في كلا من المرحلة الاولى والثانية ولكن عند أخذ نسب التحيز في الاعتبار وتصحيح معاملات الكفاءة وفقاً لهذه النسب نلاحظ أن تقديرات معاملات الكفاءة وفقاً لأسلوب البوتستراب تكون أقل من النموذج التقليدي، وهذا يؤكد صحة الفرض الثالث و توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين تقديرات معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص باستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين و أسلوب البوتستراب، ووفقاً لما سبق يمكن الحصول على معاملات الكفاءة للمرحلة الاولى بعد تعديل معاملات الكفاءة بمقدار التحيز وفقاً لنموذج البوتستراب كما يلي

DMU Name	DMU1	DMU2	DMU3	DMU4	DMU5	DMU6	DMU7	DMU8	DMU9	DMU10	DMU11	DMU12	DMU13	DMU14
Stage 1	1	1	0.5936	1	0.5666	1	0.2571	1	0.572	0.831	0.489	1	0.0168	1
corrected efficiency n=100	0.8721	0.869	0.6287	0.895	0.5836	0.7006	0.2664	0.8304	0.602	0.87	0.501	-2.197	0.0175	-1.983
corrected efficiency n=1000	0.8168	0.845	0.6207	0.849	0.5757	0.5493	0.2622	0.8429	0.573	0.849	0.499	-10.32	0.0169	-12.35

ووفقاً لذلك يلاحظ انخفاض تقديرات البوتستراب عن النموذج التقليدي لكل الشركات ماعدا الشركات رقم 3 و 5 و 7 و 9 و 11 ويتضح ذلك كما في الشكل التالي

شكل رقم (9)

منحنى الكفاءة بعد التصحيح للمرحلة الأولى للشركات محل الدراسة

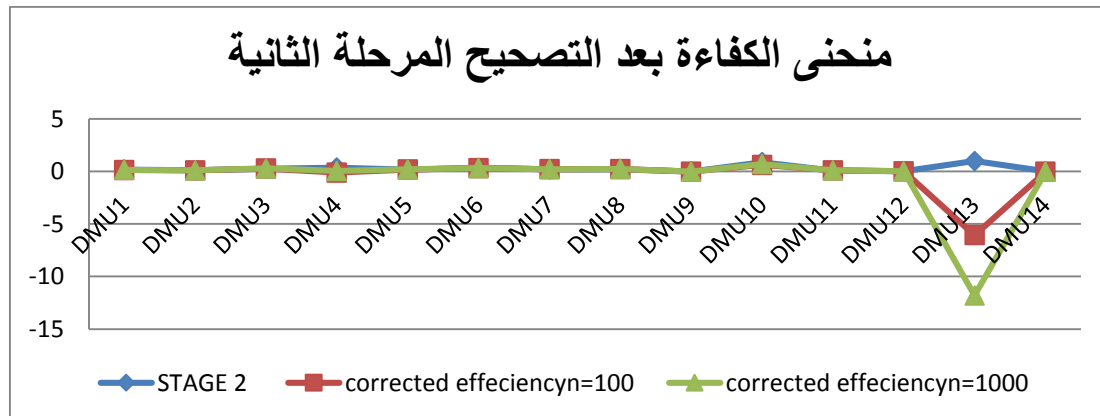


ويمكن الحصول على معاملات ومنحنى الكفاءة للمرحلة الثانية بعد التصحيح كما يلي:

DMU Name	DMU1	DMU2	DMU3	DMU4	DMU5	DMU6	DMU7	DMU8	DMU9	DMU10	DMU11	DMU12	DMU13	DMU14
STAGE 2	0.182	0.117	0.275	0.366	0.181	0.348	0.198	0.222	0.0102	0.8845	0.0942	0.0301	1	0.0148
corrected efficiency n=100	0.138	0.115	0.28	-0.11	0.195	0.322	0.22	0.238	-0.018	0.6223	0.1039	0.0194	-6.065	-0.024
corrected efficiency n=1000	0.154	0.114	0.288	0.048	0.2	0.324	0.225	0.245	-0.014	0.7091	0.106	0.0188	-11.81	-0.025

شكل رقم (10)

منحنى الكفاءة بعد التصحيح للمرحلة الثانية للشركات محل الدراسة





## النتائج والتوصيات:

### أولاً: النتائج:

- 1- يعتبر سوق التأمين على الحياة المصرى من الاسواق الواعدة ، حيث بلغت نسبة أقساط التأمين على الحياة حوالى 44% من أجمالى أقساط سوق التأمين.
- 2- بلغت نسبة الكفاءة النسبية للشركات محل الدراسة بإستخدام الأسلوب التقليدى 64.3% من أجمالى عدد الشركات وذلك CRS وفقاً للتوجه المدخلى (مدخل العوائد الثابتة).
- 3- يوجد 7 شركات تجاوزت معامل الكفاءة وحققت الكفاءة الفائقة واحتلت الشركة رقم 6 الترتيب الاول حيث حققت معامل كفاءة مقداره 1053% عن باقى الشركات بالسوق.
- 4- عند تقدير معاملات الكفاءة بإستخدام أسلوب البوتستراب للشركات محل الدراسة أنخفضت معاملات الكفاءة مقارنة بالأسلوب التقليدى ولم تحقق أى شركة الكفاءة التامة وتراوحت بين 0.85 كحد أعلى و 0.47 كحد أدنى .
- 5- تم إثبات صحة الفرض الأول وتبين أنه توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين تقديرات معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام الأسلوب التقليدي و أسلوب البوتستراب.
- 6- عند تقدير معاملات الكفاءة بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين بلغ عدد الشركات التى حققت الكفاءة في المرحلة الاولى وذلك حسب نموذج CRS Centralized 7 شركات فقط وفي المرحلة الثانية شركة واحدة فقط.
- 7- عند تقدير معاملات الكفاءة بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين (نموذج VRS-Two stage) حققت جميع الشركات في المرحلة الاولى الكفاءة التامة ماعدا شركة واحدة فقط وفي المرحلة الثانية حققت كل الشركات معامل الكفاءة التامة وتجاوزت 7 شركات منهم معامل الكفاءة التامة.
- 8- الشركات التى حققت معامل الكفاءة التامة وفق نموذج VRS لايشترط دائماً أن تحقق الكفاءة التامة وفقاً لنموذج CRS.
- 9- تم إثبات صحة الفرض الثانى و تقدير الكفاءة النسبية لشركات تأمينات الأشخاص يعد أفضل بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين مقارنة بالأسلوب التقليدي.
- 10- عند تطبيق أسلوب البوتستراب في تقدير معامل الكفاءة للشركات مقارنة بأسلوب تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين تبين انخفاض تقديرات معاملات الكفاءة في المرحلة الاولى حيث تراوحت بين -10.32 كحد أدنى و 0.845 كحد أعلى في حين تراوحت في المرحلة الثانية بين -0.025 كحد أدنى و 0.709 كحد أعلى.
- 11- تم إثبات صحة الفرض الثالث و توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين تقديرات معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين و أسلوب البوتستراب.
- 12- تقديرات البوتستراب تعطى نتائج أدق في تقدير معاملات الكفاءة لشركات تأمينات الأشخاص مقارنة بالأسلوب التقليدى أو تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين.

## التوصيات

- 1- ضرورة قيام شركات تأمينات الأشخاص فى السوق المصري بتقدير الكفاءة لمدخلاتها والتأكد من تحقيق القدر المحقق من المخرجات.
- 2- يجب إستخدام تقنية البوتستراب عند تقدير كفاءة شركات تأمينات الأشخاص لأنها تعطى نتائج أدق مقارنة بالأسلوب التقليدي أو أسلوب تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين .
- 3- يجب على شركات تأمينات الأشخاص تقدير الكفاءة بإستخدام تحليل البيانات المغلفة على مرحلتين للتأكد من تحقيق أو عدم تحقيق الكفاءة فى كل مرحلة على حده .
- 4- يجب على شركات تأمينات الأشخاص مراجعة سياساتها الأكتتابية والأستثمارية ودراسة أسباب عدم تحقيق الكفاءة فى كلا المرحلتين والعمل على تجنبها لتحقيق الكفاءة التامة .
- 5- يجب على هيئة الرقابة المالية (وخاصة الرقابة على نشاط التأمين ) مراجعة نسب أستثمار أموال شركات تأمينات الأشخاص ومحاولة تعديلها لضمان تحقيق الشركات لمعامل الكفاءة التامة فى مرحلة تحقيق الايرادات.
- 6- يجب على شركات تأمينات الأشخاص عمل مراجعة مستمرة لأصولها الثابتة وحقوق المساهمين وعمولات وتكاليف الإنتاج والمصروفات العمومية والإدارية والتأكد من تحقيقها للقدر المناسب من المخرجات .





## المراجع

### أولاً: المراجع العربية

- 1- أبو وردة ، شيرين حامد (2008) ، "إستخدام أسلوب تحليل البيانات المتداخلة لتعظيم القيمة للعميل" ، مجلة البحوث التجارية ، كلية التجارة ، جامعة الزقازيق مجلد 30 عدد 1.
- 2- أبوبكر ، عيد أحمد (2006) ، "نموذج كمي لمحددات الكفاءة المالية في التأمين على الحياة : دراسة تطبيقية على شركات التأمين المصرية" ، المجلة المصرية للدراسات التجارية ، كلية التجارة ، جامعة المنصورة ، العدد 1.
- 3- أبوبكر ، عيد أحمد (2010)، " تطوير التحليل المالي بالأساليب الكمية للتنبؤ بالأزمات المالية في شركات التأمين على الحياة : بالتطبيق على سوق التأمين المصري " ، المجلة المصرية للدراسات التجارية ، كلية التجارة ، جامعة المنصورة ، ع 3 .
- 4- الأحمدي ، طلال عابد (2008)، "قياس الكفاءة النسبية للمناطق الصحية بالمملكة العربية السعودية" ، المجلة العربية للعلوم الإدارية ، جامعة الكويت مجلد 15.
- 5- الطالب ، بشار عبدالعزيز (2013)، "طريقة مقترحة لتقنية البوتستراب لتقدير بعض نتائج دورتي (2012) و(2016) الأولمبيتين القادمتين في حالة عدم إستخدام بيانات كاملة" ، المجلة العراقية للعلوم الإحصائية (23).
- 6- الشربيني ، مني البشير (2010)، "دراسة نظام التكافل كبديل للتأمين التجاري (دراسة مقارنة)" ، رسالة دكتوراه ، كلية التجارة جامعة المنصورة .
- 7- بيتال ، أحمد ، خليفة ، مهند ، منصور ، عادل ، (2017)، "تحليل مغلف البيانات النظرية والتطبيقات" ، دار نور للنشر .
- 8- زايد ، محمد عبداللطيف عبدالرزاق (2003)، "إستخدام أسلوب تحليل البيانات المتداخلة في قياس الكفاءة الإنتاجية لشركات التأمين المصرية ، رسالة ماجستير غير منشوره كلية تجاره جامعة المنصورة.
- 9- محمد ، أحمد محمد فرحان و عبدالحميد ، عبدالحميد مصطفى ، (2016) "تقدير معدلات الكفاءة النسبية لشركات التأمين بإستخدام أسلوب مغلف البيانات "مجلة التأمين والعلوم الاكتوارية ، كلية التجارة ، جامعة القاهرة ، العدد السادس ، السنة السادسة.
- 10- الهيئة العامة للرقابة المالية ، الكتاب الاحصائي عن نشاط سوق التأمين ، أعداد مختلفة.

### ثانياً: المراجع الاجنبية

1. Anandarao, S., Durai, S.R.S., Goyari, P. 2019. Efficiency decomposition in two-stage data envelopment analysis: an application to life insurance companies in India. Journal of Quantitative Economics 17, 271.
2. Ashrafi, A., Jaafar, A., Lee, L., Abu Bakar, M. 2011. A slacks-based measure of efficiency in two-stage data envelopment analysis. International Journal of Mathematical Analysis 5, 1435.

3. Chaabouni.,S.2019. China's regional tourism efficiency: A two-stage double bootstrap data envelopment analysis. *Journal of Destination Marketing & Management*11.191.
4. Chai,P., Zhang.Y., Zhou.M., Liu.S., Kinfu.Y.2019. Technical and scale efficiency of provincial health systems in China: a bootstrapping data envelopment analysis. *BMJ Open*. <http://bmjopen.bmj.com>
5. Chen, Y., Cook, W.D., Li, N., Zhu, J. 2010. Additive efficiency decomposition in two-stage DEA. *European Journal of Operational Research* 196, 1170.
6. Coelli T, Antonio E., Serigo P. and Londers T.(2003), A primer efficiency measurement for utilities and transport regul, The international bank Reconstruction and Development , Washington , USA
7. Dia,M.2020. Relative Efficiency of Canadian Banks: A Three Stage Network Bootstrap DEA. *Journal of Risk and Financial Management* .13,68.
8. Diboky.F., Ubl.E.2007. Ownership and Efficiency in the German Life Insurance Market:A DEA Bootstrap Approach <https://www.semanticscholar.org>
9. Hong,J., Tamakloe,R., TaK,J., Park.D.2020. Two-Stage double Bootstrap data envelopment analysis for efficiency evaluation of shared-Bicycle stations in Urban Cities. *Transportation Research Board*.
- 10.Kao, C., Hwang, S.-N. 2008. Efficiency decomposition in two-stage data envelopment analysis: An application to non-life insurance companies in Taiwan. *European journal of operational research* 185, 418.
- 11.Liang, L., Cook, W.D., Zhu, J. 2010. DEA models for two- stage processes: Game approach and efficiency decomposition. *Naval Research Logistics (NRL)* 55, 643.
- 12.Liu, F.-h.F., Chen, C.-l. 2014. Identifying bank failures with two-stage data envelopment analysis in the worst-case scenario: The case of taiwan banks. *WSEAS Transactions on Information science and applications* 3, 93.
- 13.Noreen, U., Ahmad, S. 2016. Cost Efficiency and Total Factor Productivity: An Empirical Analysis of Pakistan's Insurance Sector, © Lahore School of Economics.



14. Oochola, P. 2017. A Two-stage performance improvement evaluation of the insurance industry in Kenya: An application of data envelopment analysis and Tobit regression model. *International Journal of Economics, Commerce and Management* 5, 152.
15. Périco., A.E., Santana. N.B. 2015. Estimating the efficiency from Brazilian banks: a bootstrapped Data Envelopment Analysis (DEA). *Production*, 26(3).
16. Sabet, R., Fadavi, A. 2015. Performance measurement of insurance firms using a two-stage DEA method. *Management science letters* 3, 303.
17. Seiford, L.M., Zhu, J. 1999. Profitability and marketability of the top 55 US commercial banks. *Management science* 45, 1270.
18. Shahroudi, K., Mohammadi, G., Taleghani, M. 2012. Application of two-stage DEA technique for efficiencies measuring of private insurance companies in Iran. *International Journal of Applied Operational Research—An Open Access Journal* 1, 91.
19. Sinha, R.P. 2017. Efficiency-solvency linkage of Indian general insurance companies: a robust non-parametric approach. *Eurasian Economic Review* 7, 353.
20. Sinha. R.P. 2014. Technical Efficiency of Indian Life Insurance Companies—A Bootstrap DEA Approach. <http://www.publishingindia.com>
21. Tavana, M., Khalili-Damghani, K., Arteaga, F.J.S., Mahmoudi, R., Hafezalkotob, A. 2018. Efficiency decomposition and measurement in two-stage fuzzy DEA models using a bargaining game approach. *Computers & Industrial Engineering* 118, 394.
22. Wasseja., M.M., Mwenda., S.M. 2015. Analysis of the Efficiency of Life Assurance Companies in Kenya Using the DEA-Model. *American Journal of Mathematics and Statistics*, 5(2).
23. Yakob, R., Yusop, Z., Radam, A., Ismail, N. 2014. Two-stage DEA method in identifying the exogenous factors of insurers' risk and investment management efficiency. *Sains Malaysiana* 43, 1439.
24. Zhu, J. 2014. *Quantitative models for performance evaluation and benchmarking: data envelopment analysis with spreadsheets*. Springer.

ملحق 1

الشركة	company
مصر لتأمينات الحياة	DMU1
ميتلايف لتأمينات الحياة	DMU2
اكسا للتأمين على الحياة	DMU3
اليانز لتأمينات الحياة - مصر	DMU4
تشب للتأمين على الحياة	DMU5
لتأمينات الحياة QNB كيو إن بى	DMU6
أروب للتأمين على الحياة - مصر	DMU7
قناة السويس لتأمينات الحياة	DMU8
الدلتا لتأمينات الحياة	DMU9
المهندس لتأمينات الحياة	DMU10
المصرية للتأمين التكافلي - حياه	DMU11
اللبنانية السويسرية تكافل - مصر	DMU12
طوكيو مارين مصر فاميلى - تكافل	DMU13
المصرية الإماراتية لتأمينات الحياة تكافلي	DMU14