



## اختبار انموذج قياس لجودة تصميم نظم المعلومات الادارية باستخدام التحليل العاملی التوكیدي الخطوات التفصيلية في اطار دراسة تطبيقية

\* احمد يونس السبعاوي  
جامعة الموصل/ كلية الادارة والاقتصاد

### الملخص

تناول البحث قضية اساسية تتعلق بتطوير واختبار المقاييس باستخدام واحد من اهم اساليب التحليل الاحصائي متعدد المتغيرات والمتمثل بالتحليل العاملی التوكیدي. اذ ان هذا الاسلوب اصبح شائع الاستخدام كثيرا في الابحاث الاجنبية في حين ان الابحاث العربية اغفلت استخدام هذا الاسلوب، ولا زالت تستخدم الاساليب التقليدية في تقويم ثبات ومصداقية المقاييس. وقد انعكست هذه المسألة على جودة المقاييس المختبرة او المطورة من قبل الباحثين. لذلك، فقد هدف البحث الحالي الى جذب انتباه الباحثين الى هذا الاسلوب وبيان اهميته في مجال اختبار المقاييس والنظريات. فضلا عن بيان الخطوات الاساسية لاسلوب التحليل العاملی التوكیدي في مجال تطوير المقاييس واختبارها. ولبيان هذه الخطوات تفصيلاً فقد تم تبني دراسة تطبيقية هدفت الى اختبار احد مقاييس جودة تصميم نظام المعلومات الادارية، وذلك من خلال عينة قوامها (٢٣٥) من العاملين في بعض مصارف مدينة دهوك. وتم استخدام برنامج AMOS الاحصائي (الإصدار ٢١) لتحليل البيانات واختبار انموذج القياس والتعرف على مدى مطابقة الانموذج للبيانات. وبينت النتائج ان انموذج القياس المكون من خمسة عوامل كامنة مرتبطة مع بعضها (المحتوى والتوفيق والشكل والاقتصاد وامن المعلومات) كان ذو مصداقية في تمثيل بنية مفهوم جودة تصميم نظام المعلومات. وقد شخصت النتائج وجود مشاكل في بعض المتغيرات المقاسة والتي تحتاج الى مراجعة في حال تبنيها في الدراسات المستقبلية. فضلا عن ذلك، فإن العامل الكامن المسمى بعد الاقتصادي يعني من مشاكل في عملية قياس جودة تصميم نظام المعلومات، اذ ان ثبات هذا العامل في عملية القياس لم تتحقق .

© ٢٠١٩ جامعة المثنى . جميع الحقوق محفوظة

### معلومات المقالة

#### تاريخ البحث

الاستلام : ٢٠١٧/٩/٨  
تاريخ التعديل : ٢٠١٧/١٠/١٢  
قبول النشر : ٢٠١٧/١١/١٩  
متوفّر على الانترنت: ٢٠١٩/٦/٢١

#### الكلمات المفتاحية :

قياس الجودة  
نظام المعلومات الادارية  
التحليل العاملی التوكیدي  
برنامج AMOS  
مؤشرات حسن المطابقة

### Abstract

The research take up with an essential issue that relate to develop and test the instruments by using one of the most important multivariate statistical analysis , which represents the Confirmatory Factor Analysis (CFA). This technique became common in foreign literature while the Arabic literature is rarely use in this technique , And still using the traditional methods to evaluate the reliability and validity of instruments are still commonly used. This issue reflected on the quality of the tested and developed instruments. Thus, this research aims to attract the attention of researchers to the CFA, to show the importance role in the field of instruments test and theories, and to explain the stages of CFA in details. To explain the stages of CFA in details, an empirical study has been achieved. The main purpose of the empirical study is to assess an instrument of quality of management information systems design. The sample included (235) subjects were collected from a group of banks in Duhok city. AMOS (V21) has been employed to test the measurement model and identify the goodness of model fit. The result of the empirical study showed that the model with five correlated constructs (content, time, form, economy, and security) is valid and fit to the data. On the other hand, the results indicate that there are some observed variables need to be revised. As well the underlying factor that named economical dimension suffers from some problems in the measurement process the quality design of information system . The stability of this factor of the measurements has not been achieved.

\*

Corresponding author : G-mail addresses : AhmedYounis.Alsabawy@gmail.com.

## المقدمة

المعلومات ان اكثر من ٦٠% منها لم تقم باجراء اي نوع من اختبارات المصداقية لاداء القياس. فضلا عن ذلك، فإن احد اهم الانتقادات الموجهة الى الابحاث في مجال نظم المعلومات الادارية هو ان معظم المقاييس قد فشلت في مقابلة الحد الادنى من معايير الثبات والمصداقية (Chau, 1997). وينعكس النقص او الخلل في المقاييس على ارباك التفسيرات لنتائج البحث ويكون عائقا اما تطوير المعرفة التراكيمية والتي من الممكن ان تكون اساسا لتطبيقات نظام المعلومات (Doll, Xia, & Torkzadeh, 1994). ولقد انعكست هذه القضية على جودة المقاييس المطورة من قبل الباحثين ونتج عنها مشاكل ومنها:

- ان اختبار الخصائص السيكومترية للمقاييس اقتصر في كثير من الاحيان على استخدام الاساليب التقليدية وبخاصة كرونباخ الفا، في حين ان التحليل العاملی التوکیدی من الممكن ان يوفر اساليب اکثر تطورا ومن الممكن ان يتم من خلالها تجنب المشاکل التي تعانی منها الاساليب التقليدية (Brown, 2015). وهذا ما انعکس على مسألة مهمة وهي النقص في اختبار الصدق البنائي للمقاييس في مجال ادارة الاعمال بعامة ونظم المعلومات وخاصة، وبشكل علمي دقيق وبما يضمن ان تكون صالحة لقياس الظاهرة التي وجدت من اجلها.
- ادت حالة اغفال استخدام التحليل العاملی التوکیدی الى التکرار في استخدام التحليل العاملی الاستشکافی المستخدمة لمقاييس قد تم اختبارها مسبقا بهذا الاسلوب، علما ان هذه المقاييس لم تعد بحاجة الى الاختبارات الاستشکافية بقدر الحاجة الى التأکد من صدق بنائتها باعتماد التحليل العاملی التوکیدی. وهذا ما قد يؤدي الى نتائج تربك الباحثين بشأن هذه المقاييس. ويشير (Doll et al, 1994) ان الكثیر من ادوات القياس قد طورت بالاستناد الى الدراسات الاستشکافية او انه اعيد اختبارها باستخدام التقنيات الاستشکافية، ولكن استكمال دورة البحث يتطلب ان يتم اختبار هذه الادوات وتحليلها باعتماد التحليل العاملی التوکیدی، والذي يوفر اختبارات اکثر نظامية وقوية لاختبار بنیات (هیکلیات) المفهوم البديلة من تلك الموجودة في التحليل العاملی الاستشکافی. علما ان کلام الباحثین اعلاه کان يتمحور حول مقاييس رضا المستفيد النهائي ولكن هذه المسألة تعد عامة في مجال نظم المعلومات الادارية.

### مشكلة الدراسة وفرضيتها

لقد رکز البحث الحالی على تناول موضوع التحليل العاملی في اطار تطبيقي. وذلك من خلال دراسة تطبيقیة يتم من خلالها توضیح التحليل العاملی التوکیدی. بناءا على ذلك، فقد تم اختيار احد مقاييس جودة تصمیم نظام المعلومات والمعد من قبل الشّلبي

لقد اسهمت التطورات في الاساليب الاحصائية، والتي وظفت في العلوم السلوکیة، بشكل كبير في تعزيز الاختبارات المتعلقة بهذه العلوم وبخاصة في مجال اختبار الفرضیات والاجراءات المتعلقة باختبار صحة المقاییس وثباتها ومصادقتها. فضلا عن ذلك، فقد اصبحت عملية تطبيق هذه الاختبارات من السهولة بمکان وبخاصة مع توافر عدد كبير من البرامجیات الاحصائية والتي امتازت بسهولة الاستخدام والتعلم، والدقة والسرعة في استخراج النتائج.

لقد تطورت ادوات بناء وختبار الصدق والثبات للمقاييس، ويعود التحليل العاملی الاستشکافی Exploratory Factor Analysis واحد من اهم التقنيات الاحصائية المستخدمة في مجال قیاس الظواهر السلوکیة والتعرف على اهم المتغيرات التي من الممكن ان تستخدمن في قیاسها. اما التطور الآخر والذي لا يقل اهمية عن التحليل العاملی الاستشکافی فقد كان في سبعينيات القرن الماضي، والذي تمثل بظهور ما يعرف بالتحليل العاملی التوکیدی Confirmatory Factor Analysis. لقد فتح هذا التحليل الباب امام اختبار المقاييس التي تم بنائتها باعتماد الاسلوب العاملی الاستشکافی او غيره من التقنيات الاحصائية او تلك التي استندت الى الاطر النظریة في بنائها. وذلك للتأكد من الصدق البنائي لهذه المقاييس ومن قدرة العوامل الكامنة على تمثیل بنية المفهوم المقاس. اذ اصبح هذا الاسلوب واحدا من اهم الاساليب التي تستخدم في اختبار النظريات والتأكد من صحتها. علما ان اختبار هذه المقاييس باستخدام هذا الاسلوب يتم من خلال بناء او تطوير ما يعرف بـأنموذج القياس Measurement Model.

وعلى الرغم من الاستخدام الواسع للتحليل العاملی التوکیدی في الكتابات الاجنبیة، فضلا عن اهتمام الادیبیات الاحصائية بتطويره، الا انه لا زال محدود الاستخدام في الادیبیات العربية المختلفة وبخاصة في مجال نظم المعلومات الادارية. اذ لا زال التركیز منصبًا على التحليل العاملی الاستشکافی وعلى استخدام الاسالیب الاحصائية التقليدية فقط. وهذا ما يمثل قضیة اساسیة من الممكن ان تتعکس سلبًا على جودة بناء المقاييس واختبارها ومصادقتها. وقد تم تشخیص هذه القضية في الدراسات الاجنبیة في تسبعینيات القرن الماضي. اذ اشار (Chau 1997) الى وجود قضیة اساسیة تتعلق بباحث نظم المعلومات الادارية وهي حالة الضعف في خصائص ادوات القياس والتي من الممكن ان تؤدي الى استنتاجات خاطئة. وقد استند في هذا الاستنتاج على بعض الدراسات المسحیة التي اجريت على البحوث المنشورة في بعض مجلات نظم المعلومات. ويشير هذا الباحث الى بعض الدراسات في هذا المجال، فعلى سبيل المثال وجدت احدى الدراسات التي راجعت ١١٧ دراسة مکمة في مجال نظم

## اطار النظري

### خلفية نظرية عن التحليل العاملی التوكیدي

يمثل التحليل العاملی احد اهم الادوات الاحصائية ذات الاستخدام الشائع في مختلف المجالات العلمية، ولقد كانت البذرة الاولى لهذا التحليل على يد العالم سبیرمان في عام ١٩٠٤. اذ ان هذا العالم قام بتطوير ما يعرف اليوم بالتحليل العاملی الاستشكافي (Thompson, 2004). ويعرف التحليل العاملی الاستشكافي على انه "اسلوب احصائي يستخدم لاكتشاف او التحقق من المصادر الاكثر اهمية للتغير والتباين في البيانات المشاهدة" (Reyment & Joreskog, 1996: 110).

اما التحليل العاملی التوكیدي فيمكن القول عنه انه حديث نسبياً ويمثل احد اهم التحديثات التي اجريت على التحليل العاملی ونمذجة المعادلات البنائية Structural Equation Modeling. وقد تطور بشكل ملحوظ من خلال جهود العالم السویدي Karl Gustav Jöreskog وبتعاون مع العالم Arthur S. Goldberger على انتاج لوغارتمية لتقدير المعلمات واختبار مطابقة انموذج المعادلات البنائية مع العامل الكامنة (مطابقة الانموذج العاملی باعتماد الاحتمالات العظمی)، وبهذه الطريقة فقد تم مزج مفاهيم من التحليل العاملی مع نمزجة المعادلات البنائية. وايضاً، فان Jöreskog قام بالتمييز بين ثلاثة انواع من المعلمات في اطار انموذجه (التحليل العاملی التوكیدي) وهي الحرة والثابتة والمقيدة. وفيما يتعلق بالإنجاز الآخر والمهم الذي قدمه هذا العالم، فقد قام بتصميم برنامج احصائي لتطبيق هذه اللوغارتمية والمعروف حالياً بأسم (LISREL) (Mulaik, 2005). لقد مضى على استخدام التحليل العاملی الاستشكافي أكثر من ١٠٠ سنة وذلك لبناء أدوات قياس في الكثير من فروع المعرفة الأكademية، اما اليوم فان التحليل العاملی التوكیدي يستخدم لاختبار مدى وجود هذه المفاهيم النظرية Theoretical Constructs (Schumacker & Lomax, 2010).

ان هذا الاسلوب الاحصائي المتميز احدث نقلة نوعية في مجال التحليلات الاحصائية، اذ انه نقل الباحثين من الاعتماد الكلي على الاساليب الاستشكافية في مجال بناء المقاييس الى الاعتماد على الدراسات المتعلقة باختبار هذه المقاييس من اجل التأكيد من صدقها البنائي وخصائصها السيكومترية. لذلك فإن Anderson and Gerbing (1988) يطلقون على هذا النوع من التحليل تسمية "انموذج القياس التوكیدي" Confirmatory Measurement Model. ويعرف التحليل العاملی التوكیدي على انه نوع من انواع نمزجة المعادلات الهیکلية والذي يتعامل بشكل اکثر تحديداً مع ما يعرف بـ "انموذج القياس" (Measurement Model) والتي يشير الى العلاقة بين

(٢٠٠٥) ليتم اختباره في اطار التحليل التوكیدي. وكانت مشكلة البحث على النحو الاتي :

هل ان الانموذج العاملی المكون من خمسة ابعاد مرتبطة مع بعضها (المحتوى والتوقیت والشكل والاقتصاد وامن المعلومات) يصلح لتمثیل بنية مفهوم جودة تصميم نظام المعلومات الادارية؟ اما فيما يتعلق بفرضية البحث، فنظرًا لاعتماد الانموذج على التأصیل النظري والاستناد الى الدراسات التطبيقية فقد افترض البحث الاتي :

يمكن تمثیل بنية مفهوم جودة تصميم نظام المعلومات الادارية من خلال خمسة متغيرات کامنة مرتبطة مع بعضها (المحتوى والتوقیت والشكل والاقتصاد وامن المعلومات).

### أهمية الدراسة واهدافها

لقد مثل النقص في الدراسات العربية المتعلقة بالتحليل العاملی التوكیدي دافعاً اساسياً لتناول هذا الموضوع، لذلك فإن أهمية الدراسة تتمثل في اسهامها في سد جزء بسيط من هذا النقص في مجال فهم واستخدام التحليل العاملی التوكیدي، وتزويد الباحثين بفكرة عامة عن التحليل العاملی التوكیدي وتحفيزهم لتبني مثل هذه التحليلات متعددة المتغيرات. اضف الى ذلك، فإن الدراسة تتولّت اهم جوانب التحليل العاملی التوكیدي والمتمثل بخطوات التحليل مع رفعها بمثال تطبيقي باستخدام برنامج AMOS، اذ ركز البحث على تفاصيل الخطوات ودعمها بالاشكال التوضیحية للبرنامج والنتائج، مما سيسهل عملية تعلم أساسيات التحليل باعتماد هذا البرنامج. وتمثلت اهداف البحث بالاتي :

١. جذب انتباه الباحثين في مختلف المجالات السلوكية نحو هذا الاسلوب الاحصائي والذي يعد اسلوب تحليل متعدد المتغيرات فيه الكثير من المزايا التي تميزه عن الاساليب الأخرى.

٢. تناول خطوات اختبار المقاييس باستخدام اسلوب التحليل العاملی التوكیدي بشكل تفصيلي، وذلك من خلال عرض هذه الخطوات مع التركيز على الجوانب المهمة والقضايا الأساسية التي من الممكن ان تواجه الباحث في كل خطوة.

٣. رفد هذه الخطوات بدراسة تطبيقية عن احد مقاييس جودة تصميم نظام المعلومات الادارية، يتم من خلالها اعطاء تفاصيل واضحة عن كيفية تنفيذ كل خطوة باستخدام البرنامج الاحصائي 21 AMOS والمختص في النمزجة البنائية والتحليل العاملی التوكیدي.

ومن الجدير بالذكر، انه عندما يتم استخدام التحليل العاملی الاستشکافی لبناء اداة قیاس معینة (استمرارة استبانة على سبیل المثال) فأنه من غير المسموح للباحث ان يقوم باستخدام التحلیل العاملی التوکیدی على نفس البيانات التي تم استخدامها في التحلیل العاملی الاستشکافی، بل يجب على الباحث ان يقوم بجمع بيانات جديدة يتم من خلالها التأکد من صدق اداة القياس التي قام ببنائها وثباتها، وهذا ما اکدت عليه الكثير من الدراسات والكتابات الاحصائیة في هذا المجال مثل (Bollen, 1989) و (Harrington, 2009) و (Harrington, et al., 1997) و (Kline & Marcoulides, 2010) و (Raykov & Marcoulides, 2016).

ان السبب وراء هذا الاستخدام المتزايد لهذا الاسلوب الاحصائي هو المزايا التي من الممكن تحصيلها منه وكذلك مجالات الاستخدام المفيدة بشكل كبير للباحثين. ويشير (Hau 1995) الى اربع مزايا اساسية للتحليل العاملی التوکیدی تتمثل بـ:

١. انه يمكن الباحث، وبشكل مسبق، من تحديد بنية العامل المفترضة.
٢. انه يمكن الباحث، وبطريقة متميزة او فريدة، من تقدير العلاقات بين مؤشرات القياس والعوامل الكامنة.
٣. انه يمكن الباحث من اختبار حسن مطابقة الانموذج للبيانات.
٤. انه يمكن الباحث من تقويم قدرة النماذج البديلة على حسن المطابقة مع البيانات ذاتها.

#### **خطوات التحلیل العاملی التوکیدی في اطار الدراسة المیدانية**

تمثل الخطوات والاجراءات الخاصة بالتحليل العاملی التوکیدی الرکن الاساس في هذا التحلیل، ومن الضروري ان يفهم الباحث هذه الخطوات من اجل ان تكون اجراءات اختبار الانموذج صحيحة ودقيقة، مما سينعكس بالتالي على جودة الانموذج في عملية القياس. ولضمان الفهم الجيد لخطوات التحلیل العاملی التوکیدی فقد ارتأى الباحث ان يقوم بشرح هذه الخطوات في اطار الدراسة التطبيقیة، وذلك ليكون هناك توافق وتزامن بين شرح هذه الخطوات في اطارها النظري وبين الاجراءات التطبيقیة لاختبار الانموذج. تبني البحث الحالی مقياس جودة تصميم نظام المعلومات الاداریة المعد من قبل الشّلبي (٢٠٠٥)، وقد تم توزيع الاستبانة على مجموعة من العاملین في المصاراف في مدينة دھوك، وكان العدد لنھائی للاستمارات المستحصلة والصالحة للتحلیل (235) من مجموع ٢٨٦ استمارة وهذا ما يجعل نسبة الاستجابة ٨٢.١%.

وفيما يتعلق بافتراضات التحلیل العاملی، فإن حجم العينة كان مطابقا لما اشارت له الكثير من الادبيات وهو ان يتجاوز الى ٢٠٠ مشاهدة (Gerbing & Anderson, 1993).

المتغيرات المقاسة او المشاهدة او ما يعرف بمؤشرات القياس (Observed measures or Indicators) والعوامل الكامنة (Latent variables or factors) (Brown, 2015: 1). على انه وينظر اليه (Teo, Tsai, & Yang, 2013: 4) اسلوب يستخدم بشكل واسع لاختبار انماط العلاقات بين عوامل مختلفة، علما ان كل عامل في النموذج مقاس بمجموعة من المتغيرات المقاسة. يلاحظ من خلال هذه التعاريف ان الغایة الاساسیة من استخدام التحلیل العاملی التوکیدی هو لبناء ما يعرف بانموذج القياس، والذي بدوره يكون مسؤولا عن تحديد مؤشرات القياس التي يتم توظيفها لقياس كل عامل من العوامل الكامنة في الانموذج الكلی وبيان العلاقة بين هذه المؤشرات والعوامل الكامنة.

يتشابه التحلیل العاملی الاستشکافی والتوكیدی في الغایة الاساسیة والمتمثلة بانتاج العلاقات المشاهدة بين مجموعة من مؤشرات القياس في اطار مجموعة صغيرة من العوامل الكامنة. ولكن الاختلاف الاساسي في الاسلوبين يتمثل بعدد وطبيعة التحدیدات والقيود الموضوعة مسبقا على النموذج العاملی. ففي التحلیل العاملی الاستشکافی لا يوجد تحديات توضع على عدد العوامل او على العلاقة بين العوامل المشتركة ومؤشرات القياس (تشبعات العوامل). بمعنى اخر، فان الباحث يوظف التحلیل العاملی الاستشکافی كنكیاً استشکافی او وصفی لتحديد العدد المناسب من العوامل المشتركة، ولاكتشاف اي من المتغيرات المقاسة من الممكن ان تكون مؤشرات ملائمة لقياس العوامل الكامنة المختلفة. اما في حالة التحلیل العاملی التوكیدی، فالباحث وبشكل مسبق يحدد عدد العوامل ونمط علاقه مؤشرات القياس بهذه العوامل الكامنة. ان التحدید المسبق لتحليل العامل يقوم في اطار جودة التحلیل لانتاج مصفوفة الارتباط (التغاير) لمؤشرات القياس. لذلك، وعلى عکس التحلیل العاملی الاستشکافی، فان التحلیل العاملی التوكیدی يتطلب اثبات تطبيقی قوي او اساس مفاهيمي ليكون موجها و مرشدًا تحدید وتقويم الانموذج العاملی. بناء على ذلك، فالتحلیل العاملی الاستشکافی يعد نموذجيا في حال استخدامه في المراحل الاولی من تطوير المقياس واختبار صدق بناء المفهوم، في حين ان التحلیل العاملی التوكیدی يستخدم في مراحل لاحقة بعد التأکد من ان بنية المقياس قد تم بناؤه اعتمادا على اسس تطبيقیة سابقة (التحلیل العاملی الاستشکافی او ای اسالیب احصائیة استشکافیة اخري) وكذلك تم تدعیمه بأطر نظرية (Brown, 2015).

فضلا عن ذلك، فان التحلیل العاملی التوكیدی يتطلب من الباحث ان يحدد مجموعة من التوقعات وال المتعلقة بثلاثة ابعاد تتمثل بـ (١) عدد العوامل (٢) المتغيرات التي تعكس او تقيس العوامل المحددة في الانموذج (٣) الى ای حد هذه العوامل مرتبطة مع بعضها البعض.

- النوع الاول هو المعلمات الثابتة Fixed Parameters تلك المعلمات التي لا يتم تقديرها من البيانات انما يتم تحديدها من قبل الباحث بقيمة معينة، وتكون هذه القيم غالبا صفر او واحد، وتشير قيمة الصفر الى عدم وجود علاقة يتم تقديرها بين المتغيرات ولا يوجد مسار بينها (لا يوجد سهم بين هذه المتغيرات). او قد يتم استخدام قيمة واحد في المعلم الثابتة (وهو القيمة الاكثر استخداما) في حال ثبيت معامل التحميل لاحد مؤشرات قياس المتغير الكامن. فعلى سبيل المثال، فان الانموذج لا يمكن تقديره (كما سنلاحظ لاحقا في برنامج AMOS) ما لم يتم ثبيت معامل التحميل لاحد مؤشرات قياس كل عامل كامن في الانموذج، والسبب في ذلك هو انه لا يمكن تقدير المعلمات في الانموذج مالم يتم اعطاء مقاييس Scale لكل العوامل الكامنة. ولحل هذه الاشكالية فإن الطريقة المثلى هنا تتمثل باختيار احد مؤشرات القياس (افضل مؤشر يصف المتغير الكامن) والذي يطلق عليه المتغير المرجع Reference Variable، ويتم هنا ثبيت معامل التحميل لهذا المتغير لتكون قيمته واحد، وهذا ما سيجعل العامل الكامن يقاس على نفس مقاييس المتغير المرجع.
  - يتمثل النوع الثاني من المعلم بما يعرف بالمعلمات الحرة Free Parameters، وهذه المعلمات تكون غير معلومة او مجهولة Unknown ويتم تقديرها من خلال البيانات المشاهدة (البيانات التي تم تجميعها من خلال المتغيرات المقاسة). ومن خلال عملية التحليل العاملی التوکیدی سیحصل الباحث على قيم هذه المعلمات مثل قيم التحميل او التشبعات لكل عامل وقيم ارتباط العوامل وخطا القياس. وستتكلف عملية التحليل هذه بایجاد افضل قيمة لكل معلمة حرة تم تقديرها والتي تخفض الاختلافات بين مصفوفات التباين-التغاير المقاسة والمتوترة.
  - اما النوع الثالث فهو المعلمات المقيدة Constrained Parameters، وهي تلك المعلمات التي تكون قيمها محددة لتكون مساوية لقيمة معينة مثل واحد او صفر، او ان تكون مساوية لقيمة معلمات اخرى في النموذج والتي سيتم تقديرها عند اختبار الانموذج. ان المعلمات المقيدة هي الاخرى تكون مجهولة، مثل المعلمات الحرة، ولكن في هذه الحالة فأن المعلمات ليست حرية لتشبع او تتحمّل بأي قيمة انما مقيدة بقيمة معينة.
  - ان اکثر المشاكل التي تحدث في انماذج القياس وفي عملية تحديدها بخاصة تتمثل في طبيعة العلاقة بين العامل الكامن والمتغيرات المقاسة. وفي هذا الصدد فقد اکد كل من Petter, Straub, and Rai (2007) وجود هذه المعضلة في بحوث نظم المعلومات الادارية، اذ اشاروا الى "ان الباحثين يقضون المفقودة فلم يكن هناك قيم مفقودة، لذلك لم يتم اتخاذ اي اجراء بهذا الشأن. اما التوزيع الطبيعي للبيانات فقد تم اختباره باستخدام الاختبارات الاحصائية المتعلقة بالالتواء Skewness والتفلطح Kurtosis. وقد ربط Finney and DiStefano (2006) استخدام طريقة الاحتمالات العظمى للتقدير مع التوزيع الطبيعي لبيانات المتغيرات المستمرة، وقد توصلوا الى نتيجة مفادها انه من الممكن ان يتم استخدام هذه الطريقة في حال كون البيانات موزعة توزيعا طبيعيا او ان التوزيع كان غير طبيعي معتدل (الالتواء اقل من ٢ والتفلطح اقل من ٧)، اما في حال التوزيع غير الطبيعي بشدة فلا يوصى باستخدام هذه الطريقة. وفي اطار الدراسة الحالية كانت اعلى قيمة التلواء (٦.٣٤٦) في حين كانت اعلى قيمة تفلطح (١.٣٤٦)، وهي قيم تشير الى ان توزيع البيانات كانت طبيعيا.
  - اما البرمجية الاحصائية المستخدمة في التحليل فهي AMOS 21، وسيتم توضيح خطوات التحليل باعتماد هذه البرمجية بشكل مفصل. ويتضمن التحليل العاملی التوکیدی خمسة خطوات أساسية تتمثل بالاتي:
- ### Model Specification
- الخطوة الاولى : تحديد الانموذج**
- تمثل عملية تحديد الانموذج المرحلة الاولى الاساسية في بناء واختبار انماذج القياس العاملی التوکیدی. وفي اي نموذج قياس توکیدی من الممكن ان يتم افتراض الكثير من العلاقات بين مجموعة من المتغيرات مع الكثير من المعلمات التي تخضع للتقدير. لذلك، فإنه الكثير من النماذج العاملية من الممكن ان يتم صياغتها على اساس العديد من العلاقات المفترضة بين المتغيرات المقاسة والعوامل الكامنة ( Schumacker & Lomax, 2010).
- ان اهم الاعتبارات التي تؤخذ في الحسبان عند تحديد الانموذج هي شكل الانموذج الذي سيتم تبنيه، وبشكل اکثر تحديدا اي نوع من النماذج سيكون انماذج القياس، وما هي المتغيرات التي سيتضمنها (Hoyle, 2012). فعلى مستوى شكل او نوع الانموذج يمكن القول ان هناك الكثير من الانماذجات من الممكن ان يتم تبنيها ومنها ان تكون العوامل الكامنة مترابطة مع بعضها، او في بعض الانماذجات تكون هذه العوامل غير مترابطة، وفي انماذجات اخرى قد تكون اخطاء القياس مترابطة مع بعضها، وفي اخرى لا يوجد هناك تغایر او ترابط بين اخطاء القياس للمتغيرات المقاسة، وقد يكون الانموذج العاملی التوکیدی متعدد الابعاد او العوامل. ان من اهم المسائل التي تؤخذ بنظر الاعتبار عند تحديد انماذج القياس هو ان يتم تحديد طبيعة المعلمات في الانموذج، وفي هذا الاطار فأن المعلمات تنقسم الى ثلاثة انواع Brown & Holmes-Smit(2011) (Harrington, 2009) (Brown, 2015) (Teo et al., 2013) (Moore, 2012).

الشلبي (٢٠٠٥) على المؤشرات التي اوردها الباحثون واعتمدوا على متطلبات الدراسة الميدانية. واستكمال خطوات تحديد المتغيرات الكامنة ومؤشرات القياس، فلقد قام الشلبي (٢٠٠٥) بعرض المقياس على مجموعة من المحكمين الأكاديميين (١٥ محكم) من أجل تقيير مدى تمثيل مؤشرات القياس للعوامل الكامنة، واجريت التعديلات من قبله بناءً على ملاحظاتهم. وفي الخطوة الثانية تم التأكيد من ثبات المقياس من خلال توزيعه واعادة توزيع الاستبانة على مجموعة من مجتمع الدراسة بعد عشرة أيام. وتمثلت الخطوة الاخيرة للباحث بالمراجعة اللغوية للمقياس واخراجه بشكل نهائي. وتمثل النقطة الجوهرية هنا بالتأكيد على مسألة مهمة وهي ان الباحث الشلبي (٢٠٠٥) قد قام باختيار المقياس اعتناداً على اطر نظرية سابقة، وهذه الاطر النظرية اكدت ثبات ومصداقية هذه العوامل لقياس مفهوم جودة تصميم نظام المعلومات، و اختياره لفترات القياس من مقاييس جاهزة مختبرة سابقاً. فضلاً عن ذلك، فقد اتبع الباحث اجراءً صحيحاً بعد اخضاع المقياس للتحليل العاملی الاستشكافي، في حين انه اغفل مسألة اخضاع المقياس للتحليل العاملی التوكیدي كونه اشار الى انه قد اضاف بعض الفقرات للمقياس كونه لم يعثر على فقرات مختبرة سابقاً. وهو لم يشر الى الفقرات التي قام باستحداثها و الفقرات التي اعتمدها من مقاييس جاهزة. اما فيما يتعلق بكون النموذج القياس انعکاسي او تکوبینی، فيمكن القول ان الانموذج انعکاسي كون ان مؤشرات القياس تمثل انعکاساً للعوامل الكامنة للانموذج. ولتنفيذ خطوة تحديد الانموذج باستخدام AMOS، فان هذا البرنامج يوفر واجهة عمل سهلة الاستخدام تزود الباحث بكل الادوات التي يحتاجها لرسم الانموذج، من حيث تحديد العوامل الكامنة ومؤشرات القياس ومؤشرات الخطأ والتغاير والارتباط بين العوامل الكامنة والعلاقة بين العوامل الكامنة ومؤشرات القياس، وكذلك الايقونات الخاصة بتشغيل الانموذج واظهار النتائج. ويوضح الشكل (١) الايقونات الظاهرة في واجهة البرنامج وشرح مبسط جداً لوظيفة كل ايقونة.

وقتاً طويلاً في تبرير وبرهن الرابط النظري بين العوامل الكامنة، في حين انهم في اغلب الاوقات يهملون العلاقة بين مؤشرات القياس والعوامل الكامنة. ان العلاقة بين العوامل الكامنة ومؤشرات القياس يتم افتراضها على انها انطباعية (انعکاسية) Reflective Indicators ، وهذا يعني ان مؤشرات القياس انعکاس للعامل الكامن، بينما في الكثُر الاحيان تكون طبيعة العامل الكامن ليست انعکاسية انما تکوبینية Formative Indicators (تعد العوامل تکوبینية عندما تقوم مؤشرات القياس بوصف وتعریف العامل الكامن وليس العكس") (Petter et al., 2007 : 623). ولقد قام هؤلاء الباحثين باختبار نماذج القياس الوراردة في مجلتين علميتين في مجال نظم المعلومات الادارية ولمدة ثلاثة سنوات، وقد بینت النتائج ان هناك اخفاق في تحديد Misspecified العوامل التکوبینية. اذ وجدت الدراسة ان ٣٠ بالمئة من العوامل الكامنة في انماذج القياس التي تم دراستها من المفترض ان يتم نمذجتها على انها عوامل كامنة تکوبینية في حين انها قد نمذجت على انها عوامل كامنة انعکاسية. وهذا ما انعكس سلباً على نتائج هذه الدراسات بالكامل، وبخاصة من ناحية زيادة حجم اخطاء القياس والتي اثرت وبالتالي على النماذج البنائية وعلى اختبار الفرضيات الخاصة بالعلاقة بين العوامل الكامنة في هذه الانماذج.

وفي اطار انماذج القياس للدراسة الحالية، فقد تم تحديد الابعاد الخمسة لانماذج قياس جودة تصميم نظام المعلومات من قبل الشلبي (٢٠٠٥) اعتناداً على الكثير من الدراسات السابقة الاجنبية منها والعربیة، والتي وظفت هذه العوامل سابقاً لقياس جودة تصميم نظام المعلومات الادارية. وتمثلت هذه الابعاد ببعد المحتوى وبعد التوقیت وبعد الشكل وبعد الاقتصادی وبعد المعلمات. وفقاً لذلك يمكن القول ان الاساس النظري لبناء الانموذج قد توافر في دراسة الشلبي (٢٠٠٥) كونه اعتمد على ما تم التوصل اليه سابقاً في اطار اختياره لابعاد انماذج القياس. اما في اطار تحديد مؤشرات القياس لكل متغير كامن، فقد اعتمد

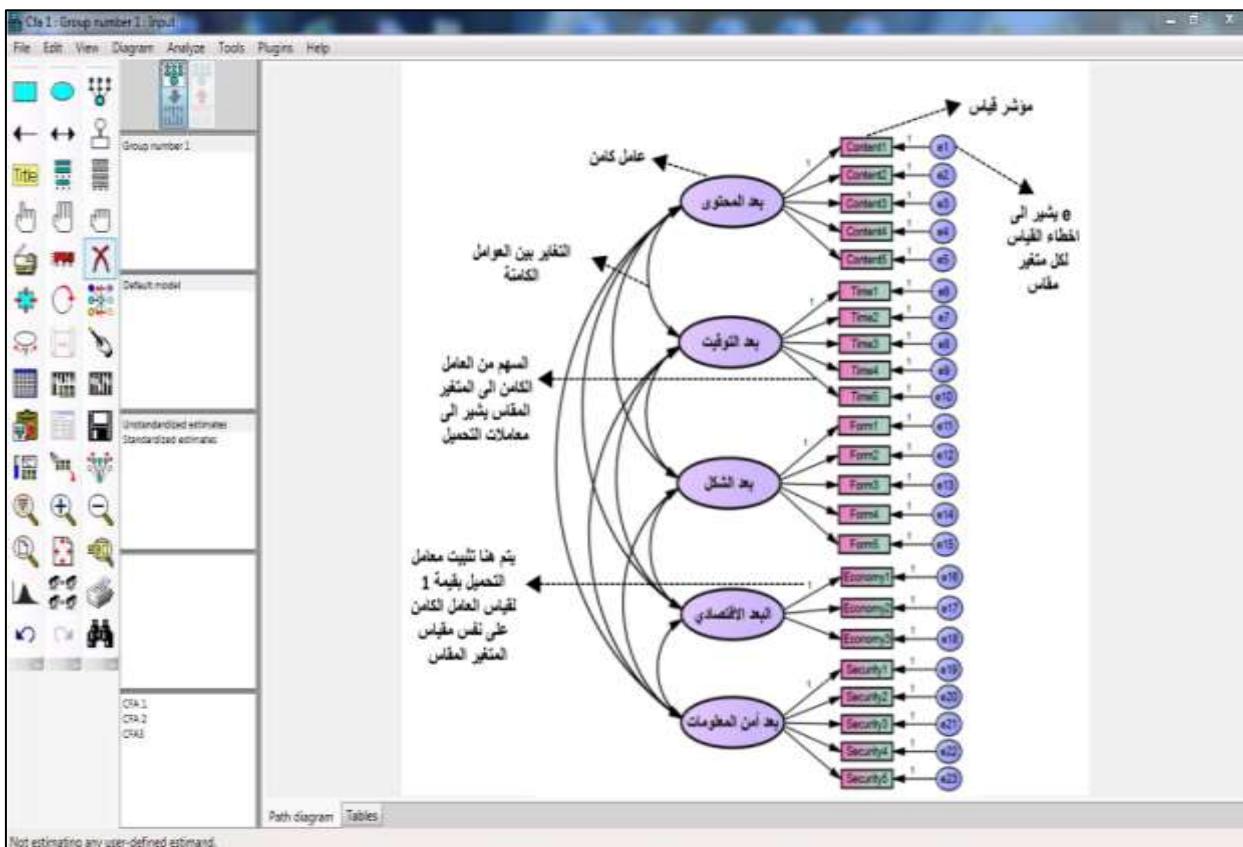
### الشكل (١) أيقونات واجهة برنامج AMOS مع شرح مبسط



المقاسة، والتي سينتتج عنها معاملات تحميل لمؤشرات القياس هذه. ويتضمن الانموزج كذلك اخطاء القياس لكل متغير مقاس ويرمز له بالرمز  $\epsilon$ . اما التغير بين العوامل الكامنة فهو يرسم باعتماد السهم المنحني ذو الرأسين، ويستخدم هذا السهم ايضا لرسم التغير بين اخطاء القياس كما سنرى لاحقا. ومن الجدير بالذكر ان البرنامج الاحصائي AMOS يدعم استخدام اللغة العربية في تسمية المتغيرات وكما هو واضح في الشكل (٢).

استكمالاً لهذه الخطوة، فقد تم رسم انموذج القياس للدراسة الحالية باعتماد برنامج AMOS وتم من خلاله توضيح مكونات الانموذج كما هي في الشكل (٢). يتضمن الانموذج خمسة عوامل كامنة (والتي تكون دائمًا بشكل دائري أو بيضوي) تم قياسها باعتماد ٢٣ مؤشر قياس (والتي تكون بشكل مستطيل أو مربع)، والعلاقة بين العامل الكامن والمتغيرات المقاسة تتضح من خلال الاسهم الخارجية من العوامل الكامنة الى المؤشرات

الشكل (٢) انموذج التحليل العاطلي التوكيدى للدراسة الحالية باعتماد برنامج AMOS



١. الانموذج غير المعين: Underidentified Model: يكون الانموذج غير معين عندما يكون عدد المعلومات الحرة المطلوب تقديرها (المجهولة) في الانموذج اكبر من تلك المعلومة والمتمثلة بعد المعلومات في مصفوفة التباين والتغيير للمتغيرات المقاسة. ان هذه الحالة يمكن تشببها بالمعادلة الآتية:  $a + b = 44$  ، وحل هذه المعادلة هناك عدد غير من مجاميع الارقام لتقدير قيمة  $a$  و  $b$  مثلا  $a=3$  and  $b=41$ ،  $a=3$  and  $b=-8$  and  $b=52$  وهكذا. وفي مثل هذه الحالة، فإن الانموذج سيكون غير معين بسبب عدم توافر المعلومات الكافية والتي تسمح بايجاد حل فريد لتقدير هذه المعلومات المجهولة. أما بالنسبة لقيمة درجات الحرية  $df$  في مثل هذه الانماذجات فانها ستكون سالبة (Harrington, 2009). والشكل (٣) يوضح هذا النوع من الانماذجات مع تفاصيل عدد المفردات الداخلة في المصفوفة وعدد المعلومات المقدرة في الانموذج ودرجات الحرية. اذ يبين هذا الشكل ان عدد عناصر مصفوفة المدخلات ٣ في حين ان عدد المعلومات الحرة والتي يجب ان يتم تقديرها ٤ . اما درجة الحرية فهي تساوي عدد العناصر غير المترکزة في مصفوفة التباين والتغيير  $S$  ناقصا عدد المعلومات الحرة قيد التقدير في الانموذج (Holmes-Smith, 2011). وهذا ما سيجعل درجة الحرية تساوي ١ (عناصر

## الخطوة الثانية: تعين الانموذج

بعد ان يتم تحديد الانموذج ومعرفة مدى مطابقة الانموذج لافترضيات التحليل العاطلي التوكيدى، لا بد من تعين الانموذج. في التحليل العاطلي التوكيدى من المهم ان يقوم الباحث بحل مشكل تعين الانموذج قبل البدء بتقدير المعلومات. وفي اطار تعين الانموذج هناك سؤال مهم يطرح وهو: استنادا الى بيانات العينة والمحتواء في مصفوفة التباين  $S$  والانموذج النظري المفترض من قبل مصفوفة تغاير المجتمع  $\Sigma$  هل من الممكن ايجاد تقدير فريد للمعلومات؟ (Schumacker & Lomax, 2010). فعندما يكون الانموذج معين فإنه من الممكن ان يتم ايجاد تقديرات فريدة لكل معلمة في الانموذج تكون قيمتها مجهولة مثل معاملات التحميل والارتباطات (Harrington, 2009). ان تعين الانموذج يتعلق بالفرق بين عدد المعلومات الحرة المقدرة في الانموذج وعدد المعلومات في مدخلات مصفوفة التباين-التغيير (Brown, 2015)، ان اهمية حجم المعلومات هنا يمكن في معرفة مدى كفاية هذه المعلومات لتعيين المعلومات الى حل فريد للمعلومات في الانموذج التوكيدى قيد الدراسة. ووفقا لمدى كفاية المعلومات لتقدير معلمات الانموذج، فيمكن ان يكون هناك ثلاثة انواع من النماذج:

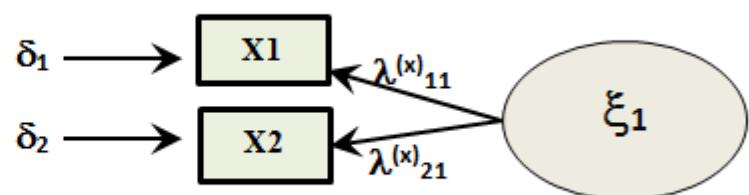
لان الانموذج غير صالح لاختبار اي نظرية (Harrington, 2009)، والسبب هو ان الانموذج لا يمكن رفضه لانه لا يحتوي على درجة حرية (Hair, Black, Babin, & Over Anderson, 2014). الانموذج المتعدى التعيين Identified Model يكون الانموذج متعدى التعيين عندما يكون عدد العناصر في مصفوفة التباين والتغيرات  $S$  يفوق عدد المعلمات الحرة المقدرة في الانموذج. اما درجة الحرية في مثل هذه الانموذجات ف تكون موجبة، وكما هو واضح في الشكل (٥). ان احدى اهم مزايا الانموذج متعدى التعيين انه يزود الباحث بمجموعة من مؤشرات حسن المطابقة والتي يتم من خلالها تقويم قدرة الانموذج على انتاج Reproduce مصفوفة المدخلات (والمتضمنة التباين والتغيرات) مع وجود عدد قليل من المجهيل (معلمات الانموذج الحرة المقدرة) (Brown, 2015).

المصفوفة (٣) – عدد المعلمات الحرة (٤) = درجة الحرية – (١).

٢. الانموذج المعين فحسب: Just Identified Model يكون الانموذج معينا فحسب عندما يكون عدد عناصر مصفوفة التباين والتغيرات مساويا لعدد المعلمات قيد التقدير، وتكون درجة الحرية متساوية لصفر  $0 = df$ . وكما هو واضح في الشكل (٤) فإن درجة الحرية تساوي صفر (عناصر المصفوفة (٦) – عدد المعلمات الحرة (٦) = صفر). وفي مثل هذه الانموذجات يكون هناك مجموعة واحدة فريدة من المعلمات والتي سوف يكون فيها مؤشرات حسن مطابقة تامة (اي ان جميع مؤشرات حسن مطابقة الانموذج مثالية). ان هذا الشئ نظريا قد يكون جيد ولكن في الواقع العملي حسن المطابقة التام او المثالي لا يمكن ان يسمح بختبار الانموذج

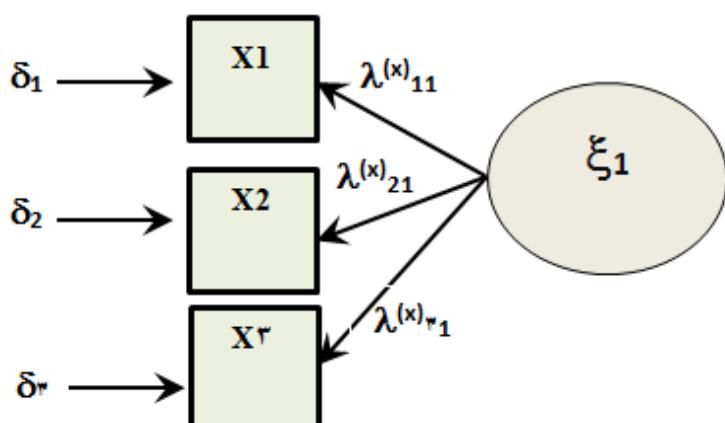
الشكل (٣) الانموذج غير المعين

عدد مدخلات المصفوفة ٣ عناصر		
	X1	X2
X1	$\sigma_{11}$	
X2	$\sigma_{21}$	$\sigma_{22}$
عدد المعلمات المقدرة في الانموذج = ٤		
٢ معلمات تحويل		
٢ اخطاء قياس		
$df: 3-4= -1$		



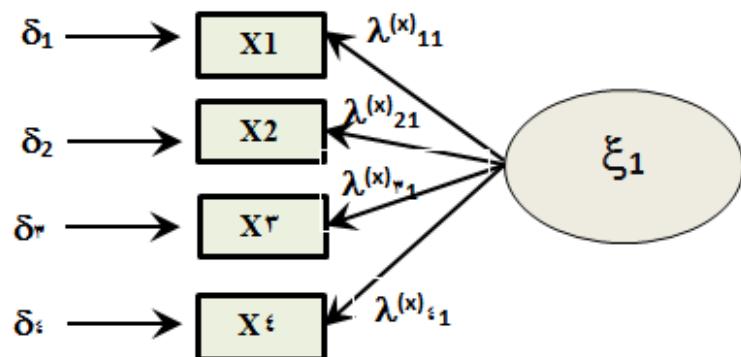
الشكل (٤) الانموذج المعين فحسب

عدد مدخلات المصفوفة ٦ عناصر			
	X1	X2	X3
X1	$\sigma_{11}$		
X2	$\sigma_{21}$	$\sigma_{22}$	
X3	$\sigma_{31}$	$\sigma_{32}$	$\sigma_{33}$
عدد المعلمات المقدرة في الانموذج = ٦			
٣ معلمات تحويل			
٣ اخطاء قياس			
$df: 6-6= 0$			



الشكل (٥) الانموذج المعين باشباع

عدد مدخلات المصفوفة ١٠ عناصر				
	X1	X2	X3	X4
X1	$\sigma_{11}$			
X2	$\sigma_{21}$	$\sigma_{22}$		
X3	$\sigma_{31}$	$\sigma_{32}$	$\sigma_{33}$	
X4	$\sigma_{41}$	$\sigma_{42}$	$\sigma_{33}$	$\sigma_{44}$
عدد المعلمات المقدرة في الانموذج = ٨				
٤ معلمات تحويل				
٤ اخطاء قياس				
$df: 10 - 8 = 2$				



تأخذ مسألة التأكيد من تعين الانموذج اهمية كبيرة من قبل الكتاب والباحثين، لذلك فالكثير من الاراء قد طرحت بهذا الصدد. ولقد تم تقديم بعض الحلول من قبل الباحثين مثل استخدام الحلول Rule of thumb المعتمدة على علم الجبر او وضع بعض القواعد thumb (t-Rule) او تقويم مصفوفة المعلومات. وفي هذا الاطار يشير (Holmes-Smith, 2011) الى ان تقويم مدى تعين الانموذج يكون من خلال مدخل يعتمد على خطوتين. تتمثل الخطوة الاولى باعتماد (t-Rule)، وهي تتمثل شرط ضروري يجب ان يتم تحقيقه لتعيين الانموذج، وفي حال عدم تحقق هذا الشرط فلا جدوى من الاستمرار في الانموذج على انه معين، انما يتم اجراء بعض التعديلات عليه من اجل حل هذه الاشكالية. اما الخطوة الثانية فتمثل، بعد تحقيق شرط (t-Rule)، بفحص او تتحقق مصفوفة المعلومات باعتماد احدى البرامجيات في مجال التحليل العائلي التوكيدى مثل AMOS، والذي يزود الباحث بمعلومات عن مدى تعين الانموذج.

وفي اطار العلاقة بين تعين الانموذج وتحديد عدد مؤشرات القياس المستخدمة لكل متغير كامن يوصى (Hair et al, 2014: 610) بالاتي:

١. استخدام اربعة مؤشرات قياس لكل عامل كامن كلما كان ذلك ممكنا.
٢. استخدام ثلاثة مؤشرات قياس لكل عامل كامن يكون مقبولا وبخاصة عندما يتم قياس العوامل الاخرى باكثر من ثلاثة.
٣. العوامل الكامنة المتضمنة اقل من ثلاثة مؤشرات قياس من المفترض ان يتم تجنبها.

وفىما يتعلق بتعيين انموذج الدراسة الحالية، فيمكن القول ان عدد المؤشرات المستخدمة لقياس كل عامل كامن كان كافيا لتعيين الانموذج، اذ ان اربعة عوامل كامنة من مجموع خمسة تم قياس كل واحد منها بخمسة متغيرات مقاسة، في حين ان العامل

تحتاج عملية معرفة هل ان الانموذج معين ام لا الى طريقة تمتاز بالسهولة ، لأن الامثلة المطروحة في اعلاه جميعها كانت بسيطة وتحتوي على عدد من العوامل الكامنة وعدد كبير من المتغيرات المقاسة. وحل هذه الاشكالية قام (Bollen, ١٩٨٩: ٩٣) بتقديم ما يعرف بـ (t-Rule) لهذا الغرض، وتحسب (t-Rule) عن طريق المعادلة الآتية:

$$t \leq \frac{1}{2} (p + q) (p + q + 1)$$

اذ ان  $p + q$  تمثل عدد المتغيرات المقاسة، اما  $t$  فهي تمثل عدد المعلمات الحرة. ومن الجدير بالذكر، انه فضلا عن ان هذه القاعدة تعد اساسا لمعرفة هل ان الانموذج معين ام لا، الا انها ايضا تعد طريقة سريعة لاحتساب عدد العناصر غير المترددة في مصفوفة التباين والتغيير للعينة. فعلى سبيل المثال الانموذج الوارد في الشكل (٥) يتكون من اربعة متغيرات مقاسة فيمكن تطبيق المعادلة على النحو اتى:  $10 = (4 + 1) / 2$ . ويلاحظ من خلال هذه المعادلة السهولة الكبيرة في احتساب عدد العناصر غير المترددة في مصفوفة التباين والتغيير للعينة.

لقد اشار (Bollen, 1989) الى مسألة مهمة وهي انه على الرغم من ان (t-Rule) هي شرط ضروري لتعيين الانموذج ولكنه شرط غير كافي. فقد يكون عدد المعلمات قيد القدير في الانموذج متساوية او اقل من عدد العناصر غير المترددة في مصفوفة التباين والتغيير للعينة (وهذا ما يجعل (t-Rule) قد تحقق) ولكن الانموذج قد لا يزال غير معين لاسباب اخرى. وفي هذا الصدد، يشير (Harrington, 2009) الى ان هناك شرط اخر ضروري لتعيين الانموذج وهو ان يتم اعطاء قياس لكل العوامل الكامنة. وقد تكلمنا عن هذه المسألة في الفقرة الخاصة بالمعلمات الثابتة. اذ يتم اعطاء قيمة ١ لاحد معامل التحويل لمؤشرات القياس لكي يكون العامل الكامن على نفس مقياس مؤشرات القياس.

قد تكون عملية احتساب درجات الحرية وعدد العناصر غير المتكررة في مصفوفة العينة وعدد المعلمات الحرة في الانموذج يدويا عملية صعبة وبخاصة في النماذج المعقّدة ذات العدد الكبير من المتغيرات. ولذلك فمن الأفضل الاتجاء إلى البرنامج الإحصائي AMOS والذي يزود الباحث بهذه المعلومات في إطار نتائج التحليل. وبعد أن يقوم الباحث بتحديد الانموذج ورسمه في برنامج AMOS يكون باستطاعته أن يقوم بتشغيل الانموذج للتأكد من تعبينه. وباستخدام الآيقونة الخاصة بعرض النتائج ستظهر للباحث هذه المعلومات تحت مسمى (Notes for Model) وكما هو واضح في الشكل (٦). يلاحظ من خلال الشكل (٦) أن AMOS قد زودنا بالتفاصيل والمعلومات المطلوبة لمعرفة مدى تعبيين الانموذج من عدمه. إذ تشير مصفوفة التباين – التغاير للعينة، وتشير Number of distinct sample moments Number of distinct parameter to be estimated إلى عدد المعلمات الحرة في الانموذج والتي ستخضع لعملية التقدير، واخيراً فإن Degree of freedom التفاصل النظرية لخطوة تعبيين الانموذج، فأن هذا الشرط قد لا يكون كافياً لتعبيين الانموذج إنما يجب أن يتم ثبيت قيمة أحد مؤشرات القياس للمتغير الكامن وجعلها (١) لكي يكون العامل الكامن على نفس مقياس المتغيرات المشاهدة. ولو فرضنا أن الباحث سهوا لم يثبت قيمة أحد مؤشرات قياس متغير من المتغيرات الكامنة وقام بتشغيل الانموذج للتأكد من تعبينه، فالنتيجة ستكون كما هي واضحة في الشكلين (٧) و (٨).

الخامس تم قياسه بثلاثة متغيرات مقاسة. فضلاً عن ان العوامل الكامنة التي تفاصي بأقل من ثلاثة متغيرات مشاهدة قد تم تجنبها. ووفقاً لقاعدة (t-Rule) (t-Rule) وبما انه عدد المتغيرات المقاسة هو ٢٣، فستكون عملية احتساب المعلمات الحرة كالتالي:

$$\frac{1}{2} (23) (1+23) = 24 \times 11.5 = 276 \text{ عنصر غير مكرر في مصفوفة التباين - التغاير للعينة. ونحتاج ايضاً لمعرفة عدد المعلمات التي سوف يتم تقييمها في الانموذج، وهذه المعلمات تم احتسابها وكما في أدناه:}$$

عدد العوامل الكامنة = ٥

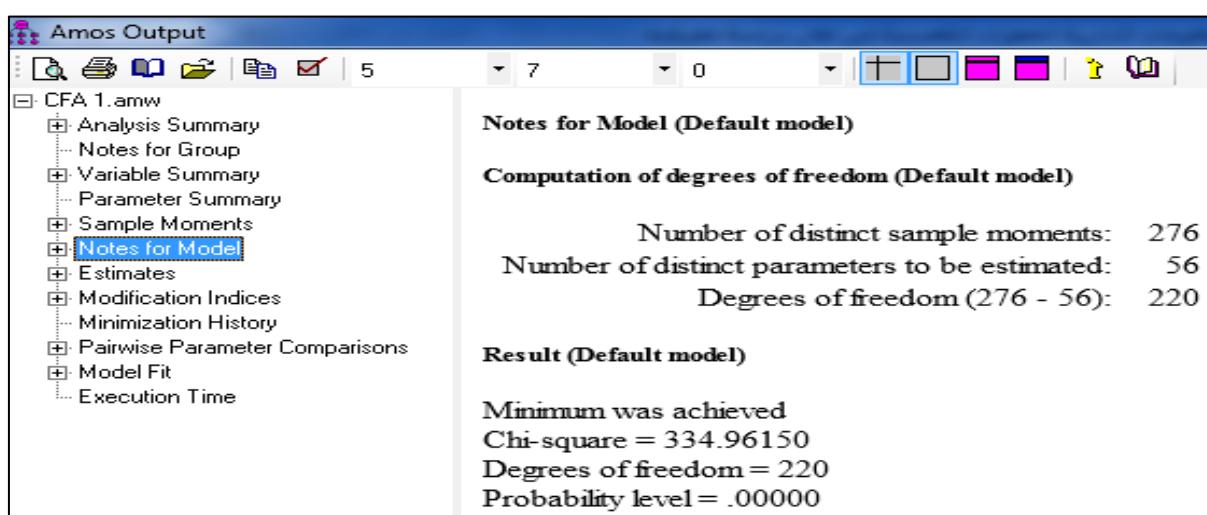
عدد اخطاء القياس الخاصة بالمتغيرات المشاهدة = ٢٣

التغاير او الارتباط بين العوامل الكامنة = ١٠

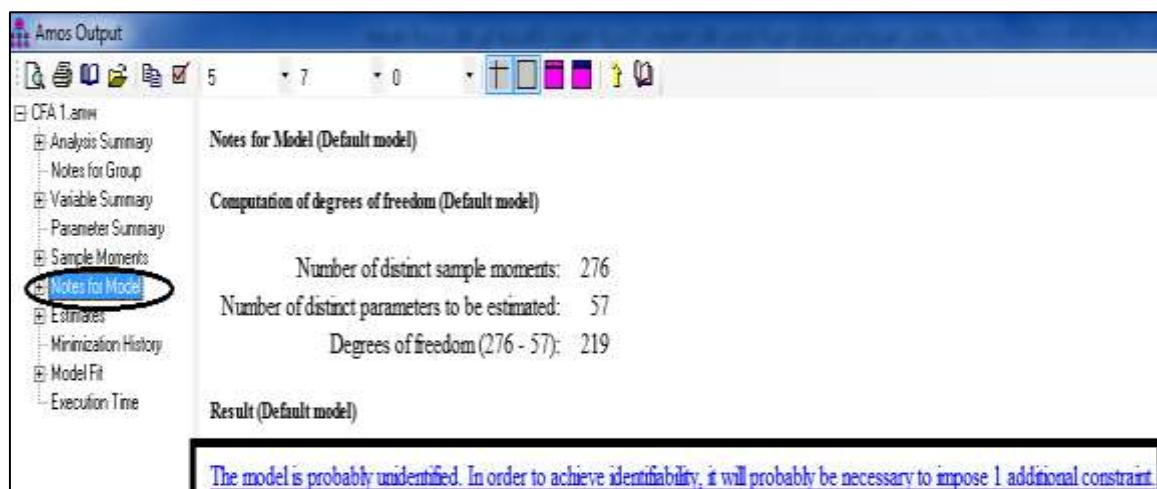
عدد معاملات التحميل او التشبع للمؤشرات المقاسة على العوامل الكامنة (مؤشرات القياس التي اعطيت لها قيمة (١) في الشكل (٢) لا تتحسب كونها لا تعد معلمات حرة) = ١٨

الخطوة الاخيرة لمعرفة هل ان الانموذج معين اما لا تتمثل باحتساب درجات الحرية، وذلك بطرح عدد المعلمات الحرة في الانموذج من عدد العناصر غير المتكررة في مصفوفة التباين – التغاير للعينة: عدد درجات الحرية = ٢٧٦ - ٥٦ = ٢٢٠. يلاحظ من خلال الرقم ٢٢٠ ان قيمة df موجبة وهي تشير الى ان الانموذج متعدد التعبيين.

الشكل (٦) نتائج احتساب مؤشرات تعبيين الانموذج باستخدام برنامج AMOS

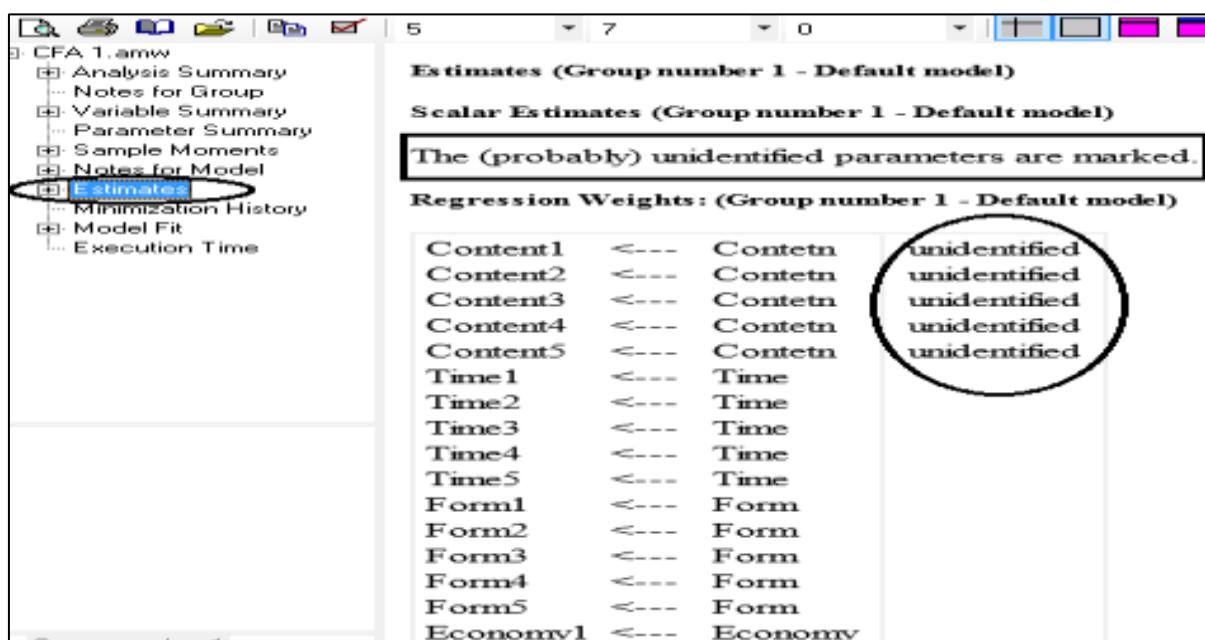


الشكل (٧) مؤشرات تعين الانموذج في حال عدم تثبيت قيمة احد مؤشرات متغير كامن



يلاحظ من خلال الشكل (٧) ان الانموذج متعدد التعين كون قيمة df كانت موجبة وبلغت ٢١٩ ، ولكن هناك ملاحظة في اسفل التحليل تنبه الباحث الى ان الانموذج من المحتمل ان يكون غير معين، ومن اجل تعين الانموذج فمن الضروري ان يتم فرض قيد اضافي في الانموذج.

الشكل (٨) نتائج تحليل الانحدار للانموذج في حال عدم تثبيت قيمة احد مؤشرات متغير كامن



عدم تثبيت قيمة احد مؤشرات القياس. وبناء على ذلك، يمكن القول ان لانموذج لا يمكن ان يكون معين ما لم تكن عدد درجات الحرية موجبة وما لم يتم تثبيت احد مؤشرات قياس العامل الكامن، وهذا ما يتطابق مع تم سوقه في الاطار النظري لهذه الخطوة. ومن حسن الحظ، ان برنامج AMOS يعلم على تزويد الباحث بالمعلومات الضرورية في حال عدم تعين الانموذج، وتأشير مكان الخلأ او السبب في ظهور هذه الحالة.

اما الشكل (٨)، فهو يوضح نتائج تحليل الانحدار في حال كون الانموذج غير معين (تظهر النتائج تحت فقرة Estimate)، ويلاحظ ان كلمة غير معين (Unidentified) قد تركزت على مؤشرات العامل الكامن (المحتوى) والذي لم يتم تثبيت قيمة احد مؤشرات قياسه، في حين ان قيمة بقية المؤشرات كانت فارغة، في دلالة على ان قيمة احد مؤشرات قياسها مثبتة ولا يوجد فيها مشكلة، وانما المشكلة تكمن تحديدا في عامل المحتوى. والملاحظ انه لم يتم تقدير اي معلمة في الانموذج ولم يتم اعطاء اي قيمة تتعلق بتحليل انحدار او تغاير او تباين او مطابقة كنتيجة لخطأ

مسبقاً من عمليات التقدير او ان الفرق بين قيمة دالة التناقض السابقة وقيمة دالة التناقض الحالية لا يختلف معنوياً عن الصفر. عند هذه النقطة، فإن دالة التناقض من الممكن ان تكون قد تم تصغيرها الى ادنى حد ممكن (Holmes-Smith, 2011).

ان طريقي التقدير GLS and ML قد تم تطويرهما تحت فرض التوزيع الطبيعي متعدد المتغيرات، وان التوزيع غير الطبيعي للبيانات من الممكن ان يؤدي بشكل كبير الى اضعاف الاختبارات الاحصائية القائمة على فرض التوزيع الطبيعي. لذلك، فقد تم تصميم طريقة ADF بناءاً على فرض اساسي وهو ان الاختبارات الاحصائية لحسن مطابقة الانموذج غير حساسة (لا تتأثر) بتوزيع المشاهدات عندما يكون حجم العينة كبيراً (Hu & Bentler, 1998).

تعد طريقة ML الاكثر استخداماً لتقدير المعلمات، فهي تمثل الطريقة الافتراضية لمعظم برامجيات التحليل العاملی التوكیدي والمندجة البنائية. والسبب الرئيس هو ان هذه الطريقة من الممكن ان تنتج معلمات مقدرة تمتاز بانها غير متحيزة ومتواقة وكفوءة" (In'ami & Koizumi, 2012: 27). فضلاً عن ذلك، تمتاز طريقة ML بانها المفضلة من بين الطرق الاخرى لسبعين مهمن وهم (Harrington, 2009: 29):

١. انها من الممكن ان تحتسب الخطأ القياسي لكل معلمة مقدرة، والذي من الممكن ان يستخدم لاحتساب p-values (مستوى المعنوية) وفترات الثقة Confidence intervals
  ٢. دالة المطابقة الخاصة بهذه الطريقة من الممكن ان تستخدم في حساب الكثير منمؤشرات حسن المطابقة.

ان حالة عدم التحيز التي تمتاز بها طريقة ML ليست دائماً التتحقق وبخاصة في العينات الصغيرة، ولكن تكون متناسبة، والمقصود هنا هو ان التقديرات تقترب من القيمة الحقيقة عندما يزداد حجم العينة (Shipley, 2000). لذلك من الضروري ان يتم مراعاة شرطى العينة الكبيرة والتوزيع الطبيعي للبيانات. اذ ان استخدام طريقة ML في حال كون توزيع البيانات غير طبيعي بشدة من الممكن ان يولد ثلاثة مشاكل اساسية في اختبار الانموذج (Harrington, 2009: 29):

١. التقدير غير الدقيق لخطاء القياس والتي تؤدي الى تضخيم الخطأ من النوع الاول.
  ٢. تضخيم قيمة كاي سكوير لنقويم الانموذج ككل وعدم الدقة في تقدير مؤشر حسن المطابقة.
  ٣. التقديرات الخاطئة لمعلمات الانموذج.

وفي إطار الدراسة الحالية، ونظرًا للتوزيع الطبيعي للبيانات المجموعة، وكفاية حجم العينة فلقد تم استخدام طريقة ML في تقدير معلمات الانموذج. قبل البدء بتشغيل الانموذج لتقديرات المعلمات لأبد من التأكيد من مسالتيين، تتمثل الأولى بالتأكد من

### الخطوة الثالثة: تقدير المعلمات Parameters estimation

بعد ان يتم انجاز خطوة تعيين الانموذج فأن الخطوة التالية تمثل بقدر المعلمات. وهناك العديد من الطرق الاساسية المستخدم في تقدير المعلمات ومنها الاحتمالات العظمى (ML) Maximum Likelihood والمربيعات الصغرى Generalized Least Squares (GLS) والمربعات الصغرى غير الموزونة (ULS) Unweighted Least Squares والتوزيع التقاربى الحر Asymptotic Distribution Free (ADF). وتعتمد هذه الطرق على اجراء عملية التقدير اكثر من مرة للوصول الى افضل تقدير للمعلمات، وتكون البداية من خلال قيم اولية للمعلمات Initial values و تستمر حتى يتم الوصول الى معيار للمطابقة يكون مرضي Bartholomew, Steele, Moustaki, & Galbraith, ) (2008.

ان الهدف من التحليل العاملی التوکیدی هو الحصول على تقدير لكل معلمة من معلم انموذج القياس (تحمیل العامل وتباین العامل وتغایره وتباین الخط) لانتاج مصفوفة تباین - تغایر مفترضة ( $\Sigma$ ) والتي تماثل الى اقرب حد ممکن مصفوفة التباین والتغایر للعينة ( $S$ ). ويتم ذلك من خلال ایجاد مجموعة من معاملات التحمیل والتي ينتج عنها مصفوفة تباین للانموذج المفترض ( $\Sigma$ ) والتي تنتج افضل مصفوفة مدخلات ( $S$ ). ان هذه العملية تتم وفقا لعمليات ریاضیة الهدف منها هو تقلیل الفارق بين  $\Sigma$  و  $S$  وهي ما يطلق عليها تسمیة دالة المطابقة او التوافق Fitting Function. وتعد دالة المطابقة او التوافق الاكثر استخداما وتطبیقا في مجال التحلیل العاملی التوکیدی هي الاحتمالات العظمی (Brown, 2015). وتعمل كل طریقة من طرائق تقدير المعلمات في انماذج القياس وفقا لدالة مطابقة تعتمد عليها لانجاز عملية التقدير. وكما ذكرنا سابقا، لأن طرق التقدير تعتمد اجراءات متكررة iterative يتم اطلاقها باعتماد تقدير اولی Initial estimation لمعلمات الانموذج بالاستناد الى صيغة جبرية. وان هذه التقديرات الاولی هي ليست مثالية optimal ولكنها تستخدم لقویم التناقض discrepancy بين مصفوفة التباین - التغایر للعينة ( $S$ ) ومصفوفة التباین والتغایر المفترضة من قبل الانموذج ( $\Sigma$ ) باستخدام هذه التقديرات. ومن المعلوم أن حالة التناقض تكون كبيرة لذلك يتم اطلاق المرحلة الاولی من عملية التقدير. وفي عملية التقدير الاولی هذه، فإن التقديرات الاولی للمعلمات ستستخدم كقيم اولیة او قيم بداية Starting values لاجل احتساب الثانية، وتطوير تقديرات المعلمات، واحتساب حالة التناقض بين مصفوفة التباین - التغایر للعينة ( $S$ ) ومصفوفة التباین والتغایر المفترضة من قبل الانموذج ( $\Sigma$ ). فإذا كان الفرق بين قيمة دالة التناقض الاولیة وقيمة دالة التناقض الجديدة تختلف معنويا عن الصفر فان عملية التقیر الثانية سوف يتم اجراؤها باستخدام المعلومات من عملية التقیر الاولی، والتي سوف تستخدم كقيم اولیة لاجل حساب الثالث وستتم عملية التقیر هذه حتى يتم تنفيذ العدد المحدد

بعد استكمال اختيار طريقة التقدير وتحديد مخرجات التحليل المطلوبة يتم تشغيل الانموذج. ويوضح الشكل (١١) نتائج تحليل الانموذج وفقاً للحلول المعيارية اما الشكل (١٢) فهو يوضح هذه النتائج وفقاً للحلول غير المعيارية. ومن الجدير بالذكر ان خطوات تشغيل الانموذج وتقويم حسن المطابقة وتعديل الانموذج تكون معتمدة على بعضها البعض بشكل كبير واحداًها مكملة للاخرى. اذ انه عند تشغيل الانموذج ستظهر النتائج ومن ضمنها نتائج تقويم حسن مطابقة الانموذج، وفي حال أشرت النتائج ان هناك حاجة لتعديل الانموذج يتم اجراء هذا التعديل والعودة الى تشغيل الانموذج مرة ثانية وتقويم حسن مطابقته وتقرير فيما اذا كان هناك تعديلات اضافية سيتم اجراءها عليه ام لا.

اختيار طريقة الاحتمالات العظمى لتقدير المعلمات. ويتم ذلك من خلال الذهاب الى ايقونة خصائص التحليل Analysis properties، والضغط على خيار Estimation لاختيار هذه الطريقة، وكما هو واضح في الشكل (٩). اما المسألة الثانية المفترض التأكيد منها قبل تشغيل الانموذج فتمثل بالمخرجات التي يرغب الباحث بالحصول عليها من الانموذج. ويتم ذلك من خلال نفس النافذة في الشكل (١٠) والتي تحتوي ايضاً على نافذة فرعية خاصة بمخرجات التحليل (Output). اذ انه من خلال هذه النافذة ستظهر الكثير من المخرجات الاحصائية الخاصة بالتحليل العاملی التوکیدی. ولكن هناك معلومات محددة عن التحليل تعد ضرورية في مرحلة تقويم الانموذج وتعديلاته، لذلك لابد من اظهارها في مخرجات التحليل وهي موضحة ومؤشرة في الشكل (١٠).

#### الخطوة الرابعة: تقويم حسن مطابقة الانموذج Assessing Model fit

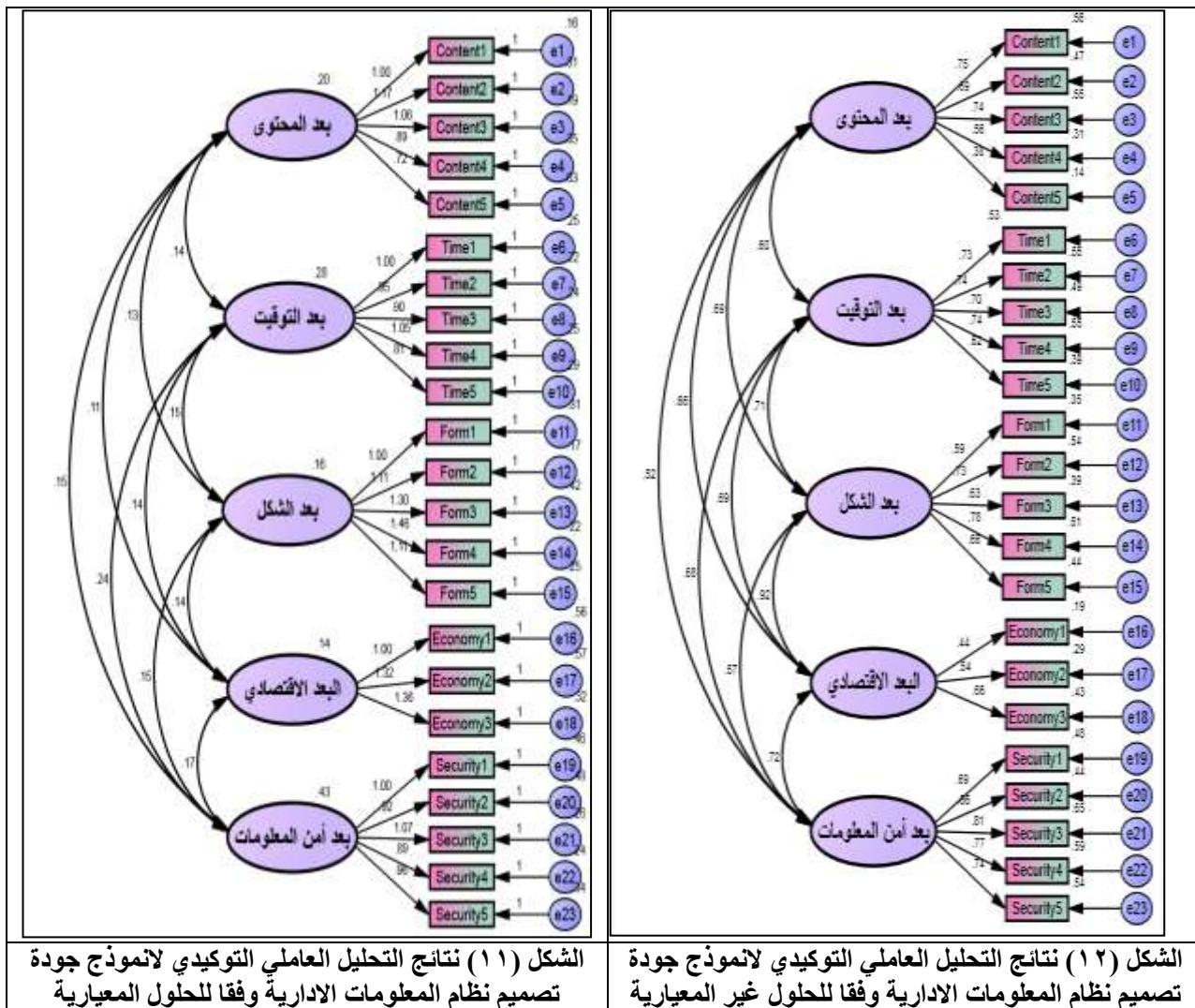
<p>الشكل (٩) نافذة اختيار طريقة تقدير المعلمات</p>	<p>الشكل (١٠) نافذة تحديد مخرجات التحليل المطلوبة</p>
--	---

بموضوع المحاكاة باستخدام الكمبيوتر. ومن المتوقع ان تستمر الابحاث والدراسات حول هذا الموضوع لانه لا يوجد هناك اطار احصائي واحد يمكن من خلاله وبوضوح التمييز بين الفرضية الصحيحة من غير الصحيحة في مجال النمذجة البنائية (Kline, 2016). قم الكتاب والباحثين العديد من مؤشرات تقويم حسن مطابقة الانموذج في اطار تصنيفات محددة من اجل التمييز بين هذه المؤشرات وتنظيمها بحسب طبيعة استخدامها. ولقد نتج عن ذلك الكثير من التصنيفات الخاصة بهذه المؤشرات. ويشير Teo et al. (2013) الى ان الباحثين متتفقين على مسألة معينة وهي ان مؤشرات النطاق تقع في ثلاثة تصنيفات تتمثل بمؤشرات المطابقة المطلقة (وتسمى ايضاً مؤشرات مطابقة الانموذج

#### الخطوة الرابعة: تقويم حسن مطابقة الانموذج Assessing Model fit

تمثل مرحلة تقويم حسن مطابقة الانموذج واحدة من اهم مراحل بناء انموذج القياس واختباره، كونها تزود الباحث بمؤشرات عن مدى مطابقة الانموذج النظري لبيانات العينة. وتتضخ اهمية هذه الخطوة من خلال الجهود المبذولة من قبل الباحثين في مجال النمذجة البنائية والتحليل العاملی التوکیدی، اذ انه منذ ٤٠ سنة ولا زالت الابحاث مستمرة في مناقشتها حول افضل الطريق لتقويم حسن مطابقة الانموذج. اذ اصبح هذا الموضوع حقل بحثياً فاعلاً وبخاصة الدراسات المتعلقة

(Model fit) ومؤشرات مقارنة لانموذج المؤشرات الاقتصادية.



الشكل (١١) نتائج التحليل العاملي التوكيدى لانموذج جودة تصميم نظام المعلومات الادارية وفقا للحلول المعيارية

الشكل (١٢) نتائج التحليل العاملي التوكيدى لانموذج جودة تصميم نظام المعلومات الادارية وفقا للحلول غير المعيارية

اما المؤشرات الاقتصادية، فيشير (Mulaik, 2009) الى ان تعريف القواميس لهذا المصطلح تشير الى انه مراد لمصطلحين هما "Extreme economy or frugality". وتعمل هذه المؤشرات على تقييم التفاوت بين مصفوفة المتغيرات المقاسة ومصفوفة الانموذج المفترض مع الاخذ بنظر الاعتبار تعقيد الانموذج. ان الانموذج البسيط مع عدد قليل من المعلومات المقدرة سيحقق دائماً المطابقة الاقتصادية. ان تضمين

المؤشرات المطلقة تقيس جودة الانموذج المعين في انتاج البيانات، اي ان هذه المؤشرات تعطي تقييما حول جودة مطابقة نظرية الباحث لبيانات العينة. وتجيب المؤشرات المطلقة على تساؤل اساس مفاده هل ان الباقي او التباين غير الفسر المتبقى بعد تقدير الانموذج ممكن تقديره؟ وتعمل هذه المؤشرات بالحكم على مطابقة الانموذج بحد ذاته دون المقارنة من اي انموذج اخر كاساس او مرجع من الانموذجات الاخرى (Maruyama, 1998). ومن الامثلة على هذا مؤشرات مطابقة الانموذج مربع كاي ومربع كاي المعياري و GFI و AGFI و RMR و RMSEA.

اما المؤشرات التزارية (النسبية او المقارنة) فهي تلك التي تقيس التحسن النسبي في تطابق انموذج الباحث مقارنة بالانموذج الاساس (Baseline model). ان الانموذج الاساس عادة هو الانموذج المستقل (العدم) (null model) Independence (null) model والذى يفترض ان قيمة التغير بين المتغيرات الداخلية

اما المؤشرات التزارية (النسبية او المقارنة) فهي تلك التي تقيس التحسن النسبي في تطابق انموذج الباحث مقارنة بالانموذج الاساس (Baseline model). ان الانموذج الاساس عادة هو الانموذج المستقل (العدم) (null model) Independence (null) model والذى يفترض ان قيمة التغير بين المتغيرات الداخلية

باعتتماد نفس البيانات ومن خلال هذه المؤشرات يتم المقارنة بين هذه النماذج (Harrington, 2009). ان اهم المؤشرات التنبؤية هو مؤشر او محاك ايكيك للمعلومات (AIC) Akaike Information Criterion (Akaike, 1987) او محاك مؤشر او محاك ايكيك المتسبق للمعلومات Consistent Akaike (Bozdogan, 1987) او محاك ايكيك المتسبق للمعلومات CAIC (Information Criterion) (Smith, 2011). فعلى سبيل المثال فإن المؤشر AIC من الممكن ان يوظف للمقارنة بين انماذجين او اكثر ليسا هرمين Models Nonhierarchical تم اختبارهم باعتماد نفس البيانات. ان هذه المؤشرات لا تخضع لحدود معينة للقبول كبقية المؤشرات، ولكن الانماذج ذو القيمة الاصغر من هذين المؤشرين يعد الافضل (Holmes-Smith, 2011). فضلا عن ذلك، فإن هذه المؤشرات تستخدم لاختبار احتمالية تطابق الانماذج في حال اختباره على عينات ذات احجام متشابهة من نفس المجتمع (In'nami & Koizumi, 2012). ومن الجدير بالذكر، ان الكثير من الباحثين والكتاب وبضمهم Holmes-Schumacker and Lomax (2011) و (Smith, 2010) يعدون المؤشرات التنبؤية جزءاً من مؤشرات الانماذج الاقتصادية ويستخدمونها لهذا الغرض.

ان المسألة الاساسية في مجال تقويم حسن مطابقة الانماذج تتمثل ب اختيار مؤشرات حسن المطابقة وحدود القبول او حدود القطع لتقويم هذه المؤشرات. ان هذه القضية فيها ابعاد كثيرة وتحتاج الى الكثير من التفاصيل التي لا مجال لذكرها هنا، لذلك سيتم الاكتفاء بمؤشرات حسن المطابقة ومستويات القبول التي عرضها (Schumacker and Lomax, 2010)، والتي تعد مرنة نوعا ما كونها تأخذ بعين الاعتبار ابعاد متعددة (0.90 او 0.95). ويوضح الجدول (1) مؤشرات اختبار حسن مطابقة الانماذج ومستويات القبول المتبناة في الدراسة الحالية.

الجدول (1) مؤشرات حسن المطابقة وحدود القبول او مستوى القطع لكل مؤشر مع التوضيح

نوع المؤشر	حدود القبول	مؤشر القبول	الرمز
القيم الاصغر من 0.90 او 0.95 . تعكس التطابق الجيد للانماذج	(٠) لا يوجد تطابق (١) تطابق تام	GFI Goodness of Fit Index	1
القيم الاصغر من 0.90 او 0.95 . تشير الى تطابق جيد للانماذج	(٠) لا يوجد تطابق (١) تطابق تام	AGFI Adjusted Goodness of Fit Index	2
يشير الى تقارب S الى 1	القيمة القريبة من صفر تشير الى تتطابق ممتاز في حين ان القيمة العالية	RMR Root Mean Square	3

الانماذج معلمات اضافية (وهذا ما يؤدي الى زيادة تعقيد الانماذج) سيؤدي الى تحسين مطابقة الانماذج، ولكن في الوقت ذاته فإن هذا قد لا يؤدي الى تحسين المطابقة بشكل كافي لتبرير التعقيدات المضافة للانماذج (Teo et al., 2013). يعمل البعض من الباحثين على اضافة بعض المعلمات لانماذجاتهم لتحقيق قيمة منخفضة لمؤشر كاي سكوير ليثبت ان الانماذج مطابق للبيانات. ان هذا النوع من المداخل يستند على الحظر ونتائج النماذج المختبرة لن تكون منطقية. ان النماذج الاكثر اقتصادية (في اطار تقدير اقل عدد من من المعلمات) هو الانماذج الاكثر احتمالية للتعليم على المجتمع (Holmes-Smith, 2011). اما (Hair et al. (2014, p. 581) (Smith, 2011) فهو يرى ان هذه المؤشرات تعد مكملاً للمؤشرات المطلقة والتزايدية، ولكن هناك نقطة مهمة يطرحها هذا الكاتب حول هذه المؤشرات وهي "ان هذه المؤشرات تعد غير مفيدة في تقويم انماذج منفرد، ولكن ستكون مفيدة بشكل كبير في مقارنة المطابقة لانماذجين احدهما اكثر تعقيداً من الآخر". ولكن الملاحظ ان الكثير من الكتابات الاخرى وال المتعلقة بهذه المؤشرات تشير الى امكانية مقارنة الانماذج المنفرد مع الانماذج المستقل لاحتساب هذه المؤشرات وتقويم الانماذج بناءاً عليها. ومن الامثلة على هذا النوع من المؤشرات مؤشر المطابقة المعياري الاقتصادي Parsimony Adjusted Normed Fit Index (PNFI) مؤشر جودة المطابقة الاقتصادية Parsimony Goodness of Fit Index (PGFI) . PGFI Fit Index

وهناك نوع رابع من المؤشرات يطلق عليه المؤشرات التنبؤية Predictive fit indices (ويطلق عليها ايضا المؤشرات المستندة على نظرية المعلومات ) Information-theoretic measures. وتستخدم للمقارنة بين النماذج، والتي تختبر على نفس مجموعة البيانات المجمعة، اي يتم اختبار اكثر من انماذج

مؤشر حسن المطابقة

	(القريبة من ١) تشير الى تطابق غير جيد.	Residual جذر متوسط مربعات الباقي	
القيم الاقل من ٠٥ . تشير الى تطابق جيد للانموذج	<0.05	SRMR Standardized Root Mean Square Residual	4
القيم الادنى من ٠٠٥ الى ٠٠٨ . تشير الى تطابق الانموذج	٠٠٨ الى ٠٠٥	RMSEA Root Mean Square Error of Approximation	5
القيم الاكبر من ٠٩٠ او ٠٩٥ . تشير الى تطابق جيد للانموذج	(٠) لا يوجد تطابق (١) تطابق تام	TLI Tucker-Lewis Index مؤشر توكر لويس	6
القيم الاكبر من ٠٩٠ او ٠٩٥ . تشير الى تطابق جيد للانموذج	(٠) لا يوجد تطابق (١) تطابق تام	IFI Incremental Fit Index مؤشر المطابقة المتزايد	7
قيمة كاي سكوير المعياري الصغيرة (تترواح بين واحد وثلاثة) تشير الى تطابق جيد للانموذج.  (تظهر تحت مسمى CMIN/DF في برنامج (AMOS)	اكبر من (١) واقل من (٣)	كاي سكوير المعياري ( $\chi^2/df$ )	8
القيم الاكبر من ٠٩٥ . تشير الى تطابق جيد للانموذج	(٠) لا يوجد تطابق (١) تطابق تام	CFI Comparative Fit Index مؤشر المطابقة المقارن	9
ان مؤشر كاي سكوير يتاثر بشكل كبير بحجم العينة، اذ انه كلما زاد حجم العينة (بعمادة ٢٠٠ فما فوق) فان $p$ value تميل الى ان تكون معنوية، وهذا ما قد يؤدي الى رفض الانموذج وهو صحيح (Schumacker & Lomax, 2010). قيمة $p$ value غير المعنوية لکای سكوير تؤشر ان الانموذج مطابق للبيانات، في حين ان القيمة المعنوية تشير الى عدم مطابقة الانموذج للبيانات.	$p$ value >0.05	قيمة کای سکویر و $p$ value	10

بين الانموذج المقترض ومصفوفة التغاير والتباين العينة. وهذا ما قد يؤدي الى الوقوع في الخطأ من النوع الامل والمتمثل بفرض انموذج مقبول عندما يكون صحيح. ولكن المشكلة مع هذا المؤشر تكمن في انه حساس جداً (يتأثر) بحجم العينة، اذ ان حجم العينة الكبير يجعل هذا المؤشر يميل الى ان يكون معنوباً، اذ انه في هذه الحالات فان قيمة  $p$  value تكون غير معنوية في حين ان بقية المؤشرات تشير الى مطابقة الانموذج (Teo et al., 2013). ان واحد من الحلول المقدمة لمعالجة هذه المشكلة هي ما يعرف بنسبة كاي سكوير / درجات الحرية والذي يظهر تحت مسمى CMIN/DF في برنامج AMOS. ان هذا المؤشر من الممكن ان يسهم في معالجة مشكلة تتعلق بمؤشر كاي سكوير والتي تتمثل بان الانموذج الاكثر تعقيداً هو الانموذج الاكبر قيمة لكاي سكوير والذي سيكون الاكثر احتمالاً لرفض الانموذج المعين The specified model. ولان هذا المؤشر يأخذ بنظر الاعتبار تعقيد الانموذج فانه من الممكن ان يستخدم ايضاً كمؤشر لاقتصادية الانموذج (Holmes-Smith, 2011). وفي إطار اختبار حسن مطابقة الانموذج قيد الدراسة فيمكن الحصول على مؤشرات حسن المطابقة من خلال الضغط على الايقونة الخاصة بمخرجات التحليل، والضغط على الاختيار الفرعى (Model Fit) وستظهر مؤشرات حسن المطابقة. ويوضح الشكل (13) جزء من مؤشرات حسن المطابقة ومن الضروري التنبيه ان مؤشر حسن المطابقة SRMR لا يظهر مع بقية المؤشرات في مخرجات التحليل الواردة في الشكل (13)، ولكن هناك خطوات معينة يمكن من خلالها احتساب قيمة هذا المؤشر وهي موضحة بالتفصيل في الجدول (2).

الشكل (13) بعض مؤشرات تقويم حسن مطابقة الانموذج في برنامج AMOS

The screenshot shows the AMOS Output window with several tables displayed:

- Model Fit Summary (CMIN):**

Model	NPAR	CMIN	DF	P	CMIN/DF
Default model	56	334.96150	220	.00000	1.52255
Saturated model	276	.00000	0		
Independence model	23	2339.88101	253	.00000	9.24854
- RMR, GFI:**

Model	RMR	GFI	AGFI	PGFI
Default model	.02807	.89248	.86511	.71140
Saturated model	.00000	1.00000		
Independence model	.18959	.28354	.21841	.25991
- Baseline Comparisons:**

Model	NFI Delta	RFI rho1	IFI Delta2	TLI rho2	CFI
Default model	.85685	.83537	.94577	.93665	.94491
Saturated model	1.00000		1.00000		1.00000
Independence model	.00000	.00000	.00000	.00000	.00000
- Parsimony-Adjusted Measures:**

Model	PRATIO	PNFI	PCFI
Default model	.86957	.74508	.82166
Saturated model	.00000	.00000	.00000
Independence model	1.00000	.00000	.00000

المصدر: حدود القبول للمؤشرات من ١ الى ٧ و ١٠ تم تبنيها من (Schumacker & Lomax, 2010)، اما المؤشر ٨ فقد تم اعتماد حدود قبوله من (Hair et al., 2014)، والمؤشر ٩ تم اعتماد راي (Holmes-Smith, 2011) في حدود قوله.

يتمثل السبب الاساس لاختيار هذه التوليفة من مؤشرات حسن مطابقة الانموذج كونها الاكثر تكراراً للاستخدام وفق لاراء العديد من الكتاب والباحثين في مجال نمذجة المعادلات البنائية والتحليل العاملی التوكیدی، فضلاً عن انها تغطي التصنیفات المختلفة من مؤشرات حسن المطابقة مثل المؤشرات المطلقة او مؤشرات مطابقة الانموذج والمؤشرات التزايدية او المقارنة. اما فيما يتعلق بالمؤشرات الاقتصادية وبخاصة مؤشر AIC و CAIC فلن يتم استخدامها في الدراسة الحالية من اجل تقويم الانموذج كون ان الغرض من استخدام هذين المؤشرتين لا يتطابق مع الهدف الاساس من انموذج الدراسة والمتمثلة بتقدير انموذج منفرد دون مقارنته مع نماذج اخرى مختلفة. اذ ان مؤشر AIC و CAIC يكونان مفیدین في حال مقارنة نماذج ليست هرمیة (Kline, 2016). ومن الضروري ان يتم التنبيه عن مؤشر كاي سكوير وقيمة  $p$  value، اذ يعد هذا المؤشر واحد من اهم مؤشرات حسن المطابقة، فقيمة كاي سكوير المعنوية تشير الى ان الانموذج لا يتطابق ببيانات العينة، في حين ان القيمة غير المعنوية لكاي سكوير تشير الى مطابقة الانموذج لبيانات العينة بشكل جيد. اي بمعنى اخر، فالباحث يرغب بأن تكون قيمة  $p$  value المرافقة لكاي سكوير غير معنوية من اجل قبول فرضية العدم والتي تشير الى انه لا يوجد فروقات معنوية

## جدول (2) خطوات احتساب مؤشر SRMR في برنامج AMOS

الخطوة	الشرح			
الأولى	الذهاب الى النافذة المسماة Plugins في واجهة البرنامج وفتحها.			
الثانية	ستظهر مجموعة من الخيارات ويتم اختيار الاخير منها Standardized RMR .			
الثالثة	بعد اختيار Standardized RMR ستظهر لوحة فارغة عنوانها Standardized RMR .			
الرابعة	عند ظهور اللوحة الفارغة المسماة Standardized RMR يتم تشغيل الانموذج وعند اكتمال عملية التشغيل ستظهر قيمة مؤشر SRMR في داخل اللوحة.			
وفيما يتعلّق بمؤشرات حسن المطابقة المتبناة لاختبار انموذج الدراسة فهي موضحة في الجدول (٣).				
الجدول (3) مؤشرات حسن مطابقة انموذج الدراسة (انموذج الاولى)				
ت	مؤشر القبول نتائج المطابقة الانموذج			
مؤشر القبول	حدود القبول			
المؤشرات				
غير مطابق	.892	0.95 او < 0.90	GFI	1
غير مطابق	.865	0.95 او < 0.90	AGFI	2
مطابق	.028	قريب من الصفر	RMR	3
مطابق	.0464	< .05	SRMR	4
مطابق	.047	من .05 الى .08	RMSEA	5
مطابق	.937	0.95 او < 0.90	TLI	6
مطابق	.945	0.95 او < 0.90	IFI	7
مطابق	1.523	كاي سquare - ١	المعياري ( $\chi^2/df$ )	8
غير مطابق	.945	اكبر من .95	CFI	9
غير مطابق	334.962	p value > 0.05	قيمة كاي سquare و p value	10
p value .000				

بمؤشر مربع كاي المعياري ( $\chi^2/df$ ) والذي بلغت قيمته (١.٥٢٣) وهي قيمة في الحدود المقبولة (بين ١ و ٣). أما مؤشر المقارنة IFI و TLI فقد حققا أيضا مستوى قبول جيد وبقيمة ٠.٩٤٥ و ٠.٩٣٧ على التالى، وهي قيمة أعلى من حد القبول ٠.٩٠ . وفيما يخص المؤشر GFI فقد كان قريب جداً من حد القبول ٠.٩٠ وبقيمة ٠.٨٩٢ . وكذلك الحال بالنسبة لمؤشر CFII والذي حقق قيمة بلغت ٠.٩٤٥ وهي قريبة جداً من حد القبول ٠.٩٥ . أما بالنسبة للمؤشر الاخير والمتمثل بـ  $p$  value فلم يشير الى ان الانموذج لا يختلف معنوياً عن الصفر، اذا كانت

تشير معطيات الجدول (٣) الى مؤشرات حسن المطابقة للنموذج الاولى، ويلاحظ ان ستة مؤشرات من مجموع عشرة قد حققت حسن مطابقة الانموذج. فقيمة المؤشر  $RMR$  كانت  $0.028$  وهي قيمية قريبة جدا من الصفر، وكذلك الحال بالنسبة لقيمة المؤشر  $SRMR$  والتي كانت  $0.046$  وهي اقل من حد القبول  $0.05$ . وفي نفس السياق، فقد حقق مؤشر  $RMSEA$  مستوى القبول المطلوب، اذ كانت قيمته  $0.047$  وهي اقل من  $0.05$ . تشير قيم هذه المؤشرات، مقارنة بحدود القبول، الى تحقيق الانموذج تطابق ممتاز. وقد دعمت هذه المؤشرات

- معاملات الانحدار المعيارية (معاملات التحميل) (ستختصر في جداول تحليل البحث الى Standardised SRW) Regression Coefficients (factor Standardises) تحت مسمى AMOS Merges تحت مسمى Regression Weights.
- مربع معامل الارتباط المتعدد Squared Multiple Correlation (سيختصر في جداول تحليل البحث الى SMC).
- تمثل الفائدة الاساسية في مراجعة هذه المؤشرات بأنها من الممكن ان تسهم في تشخيص مؤشرات القياس غير المهمة في الانموذج، والتي وبالتالي من الممكن ان تؤثر في ثبات ومصداقية الانموذج ككل. ويمكن الاطلاع على هذه النتائج الاحصائية من خلال ايقونة مخرجات التحليل، ومن ثم الضغط على النافذة الفرعية Estimate وكمما واضح في الشكل (١٤).
- قيمة هذا المؤشر ٠٠٠٠٠ في حين ان القيمة المقبولة له هي ان يكون اكبر من ٠٠٥ . والسبب في ذلك، وكما اشرنا سلفا، هو ان هذا المؤشر يتاثر كثيرا بحجم العينة، وبخاصة اذا كانت اكبر ٢٠٠ وفقا لما اشار له Schumacker and Lomax (2010). وبما ان حجم العينة المعتمدة في الدراسة الحالية كان ٢٣٥ فيمكن القول ان معنوية قيمة  $p$  value تعد مسألة طبيعية ويمكن القبول بها بسبب تأثيرات حجم العينة. بالإضافة الى مؤشرات حسن المطابقة، فلابد للباحث ان يقوم بمراجعة احصائيات اخرى مهمة جدا في تقويم الانموذج تتمثل بـ:
- معاملات الانحدار غير المعيارية (معاملات التحميل) Unstandardised Regression Coefficients (Factor loadings) تحت مسمى Merges تحت مسمى Regression Weights.

الشكل (١٤) نتائج تحليل الانحدار بين مؤشرات القياس والعوامل الكامنة

		Estimate	S.E.	C.R.	P	Label
Content1	Content	1.00000				
Content2	Content	1.16747	.12313	9.48125	***	par_1
Content3	Content	1.06233	.10208	10.40669	***	par_2
Content4	Content	.88738	.11673	7.60198	***	par_3
Content5	Content	.72279	.13988	5.16727	***	par_4
Time1	Time	1.00000				
Time2	Time	.95085	.08865	10.72638	***	par_5
Time3	Time	.90293	.09351	9.65617	***	par_6
Time4	Time	1.04733	.09868	10.61367	***	par_7
Time5	Time	.81223	.09401	8.64002	***	par_8
Form1	Form	1.00000				
Form2	Form	1.11192	.13309	8.35447	***	par_9
Form3	Form	1.29726	.17124	7.57563	***	par_10
Form4	Form	1.46344	.16682	8.77240	***	par_11
Form5	Form	1.10899	.14127	7.85013	***	par_12
Economy1	Economy	1.00000				
Economy2	Economy	1.32001	.24692	5.34594	***	par_13
Economy3	Economy	1.35547	.23292	5.81954	***	par_14
Security1	Security	1.00000				
Security2	Security	.92202	.09879	9.33273	***	par_15
Security3	Security	1.07071	.10000	10.70719	***	par_16
Security4	Security	.88988	.08339	10.06776	***	par_17
Security5	Security	.96098	.09676	9.93115	***	par_18

ولعرض اكبر قدر من النتائج، واختصار المساحة، فقد تم عرض نتائج تحليل الانحدار ومعاملات التحميل ومربع معامل الارتباط المتعدد في جدول واحد (الجدول ٤).

الجدول (٤) نتائج تحليل الانحدار ومعاملات التحميل ومربع الارتباط المتعدد لمؤشرات قياس الانموذج الاولى

فقرات الاستبيان	مؤشرات القياس	العامل الكامنة	التقدير	خطأ القياس	النسبة الحرجية	P	SRW	SMC
تمتاز المعلومات التي يقدمها النظام بالدقة والوضوح	Content1 <---		1.00			.751	.564	
		المحتوى						
تمتاز المعلومات التي يقدمها النظام بالشمول	Content2 <---	Content	1.16	.123	9.48	***	.686	.471
المعلومات المقدمة وثيقة الصلة باحتياجات المستفيد لاتخاذ القرار	Content3 <---		1.06	.102	10.40	***	.741	.549

فقرات الاستبيان	مؤشرات القياس	العامل الكامنة	التقدير	خطأ القياس	النسبة الحرجة	P	SRW	SMC
يمكن الاعتماد على المعلومات المقدمة في القيام بالنشاطات المصرفية	Content4 <---		.887	.116	7.60	***	.557	.310
تمتاز المعلومات المقدمة بخلوها من التداخل والتعارض	Content5 <---		.722	.139	5.16	***	.377	.142
تقديم المعلومات في الوقت المناسب وحسب احتياجات المستفيدين	Time1 <---		1.00				.730	.533
يوفّر النظام معلومات تاريخية تساعد في تحليل الأداء السابق للمصرف	Time2 <---	التوقيت Time	.950	.088	10.72	***	.738	.545
يوفّر النظام معلومات محدثة تناسب مع التغيرات في بيئة المصرف	Time3 <---		.902	.093	9.65	***	.698	.488
يوفّر النظام معلومات مستقبلية في الوقت الحقيقي	Time4 <---		1.04	.098	10.61	***	.743	.552
يوفّر النظام معلومات عن الأداء الحالي للمصرف وفي الوقت ال حقيقي	Time5 <---		.812	.094	8.64	***	.624	.389
تقديم المعلومات للمستفيد بشكل مناسب يسهل معه فهمها	Form1 <---		1.00				.588	.345
يوفّر النظام تقارير معلومات تمثل خلاصة الأداء والنتائج	Form2 <---		1.11	.133	8.35	***	.733	.537
يوفّر النظام معلومات تفصيلية عن الأداء المصرفية	Form3 <---	الشكل Form	1.29	.171	7.57	***	.626	.392
تقديم المعلومات بترتيب منطقي متسلسل	Form4 <---		1.46	.166	8.77	***	.781	.611
تقديم المعلومات بأشكال متعددة بما في ذلك الوسائط الرقمية (صور، أفلام، أشكال بيانية)	Form5 <---		1.10	.141	7.85	***	.664	.441
الكلفة المادية لـ عدد المعلومات والحصول عليها أقل من منفوتها	Economy1 <---		1.00				.439	.193
الجهد المبذول لـ عدد المعلومات والحصول عليها أقل من منفوتها	Economy2 <---	الاقتصاد Economy	1.32	.246	5.34	***	.562	.315

الحرجة	القياس	العامل الكامنة	التقدير	خطأ القياس	النسبة	P	SRW SMC
---	Economy3	الوقت المطلوب لاعداد المعلومات والحصول عليها اقل من منفعتها	1.35	.232	5.81	***	.658 .433
---	Security1	يتوفّر في النظم مستويات امن متعددة للدخول للنظام	1.00				.693 .481
---	Security2	يتم استعمال انماط متنوعة من الامن والسرية في نقل البيانات (نظم التشغيل المتقدمة)	.922	.098	9.33	***	.659 .435
---	Security3	يستعمل النظام تقنيات التفويض، تحديد الصلاحيات لاستعمال قواعد البيانات	1.07	.100	10.70	***	.807 .652
---	Security4	توجّد في المصرف خطّة لحفظ المعلومات وتخزينها بنسخ احتياطية في حالة الطوارئ	.889	.088	10.06	***	.766 .588
---	Security5	تتم مراقبة توزيع المعلومات لضمان عدم وصولها للموقع أو المستفيد الخطأ	.960	.096	9.93	***	.736 .542

P (p value); S.E. (Slandered Error); C.R. (Critical Ratio)

\*\* معنوية عند مستوى 0.001

والتأشير على الخيار الثاني Standardized Estimates هو واضح في الشكل (١٠). وتبيّن معطيات الجدول (٤) وتحديداً النسبة الحرجة وقيمة  $p$  ان جميع مؤشرات القياس كانت معنوية عند مستوى ٠٠٠١، وهي تشير الى العلاقة المعنوية والقوية بين مؤشرات القياس وعاملها الكامن وهي في ذات الوقت تبيّن قوّة تشعّب المؤشر على العامل الكامن الذي يقيسه في الانموذج القياسي. بناءاً على ذلك، فإن جميع مؤشرات القياس من المفترض ان تبقى في الانموذج ولا يتم حذف اي منها. اما في حال كان المؤشر غير معنوي وكانت النسبة الحرجة قيمتها اقل من ١.٩٦ (عند مستوى معنوية ٠٠٥) فإن هذا المؤشر، في حال كون حجم العينة مناسب، من المفترض ان يحذف من الانموذج (Byrne, 2010).

وفيما يتعلق بعمود معاملات التحميل المعيارية، فهو ذو اهمية كبيرة وبخاصة في مجال تقويم الصدق التقاري، ومن الممكن الاستفادة من هذا المؤشر الاحصائي في تشخيص المتغيرات المقاسة والتي من الممكن ان تكون مصدراً للحاله الضعف في الصدق التقاري للانموذج. اما مربع معامل الارتباط فهو يشير الى نسبة التباين في المتغير المعتمد والمفسر من قبل مجموعة من المتغيرات المستقلة، وهي تقابل قيمة معامل التحديد  $R^2$  في نماذج الانحدار (Schumacker & Lomax, 2010 :).

قبل الدخول في تفاصيل الجدول (٤) لابد من الاشارة الى مسالتين مهمتين. الاولى ان النسبة الحرجة Critical Ratio هي مكافئة لقيمة t-statistics (Holmes-Smith, 2011). اما المسألة الثانية فهي تتعلق بطبيعة النتائج، اذ ان النتائج كما لاحظنا من خلال الشكلين (١١) (١٢) قد تكون بالشكل غير المعياري او المعياري. وفي اطار الجدول (٤) تشير القيم في العمود Estimate الى معاملات الانحدار غير المعيارية (معاملات التحميل). وهي تشير الى قوّة تحميل المؤشر المقاس على المتغير الكامن الذي يقيسه في الانموذج القياسي. اما العمود SRW فهو يشير الى معاملات الانحدار المعيارية. والمسألة المطروحة هنا هي لماذا يتم عرض نتائج معاملات الانحدار (معاملات التحميل) بالشكلين غير المعياري و المعياري؟ والجواب على هذا التساؤل يأتي من (Tabachnick and Fidell, 2013: 747) "في بعض الاحيان استخدام مقاييس مختلفة للمتغيرات المقاسة يجعل هناك صعوبة في تفسير المعاملات غير المعيارية". لذلك يتم اللجوء الى استخدام معاملات الانحدار المعيارية وكذلك الحال بالنسبة لبقية المؤشرات الاحصائية مثل البوافي المعيارية وغير المعيارية والتي سوف نتعرف على استخدامها في الخطوة اللاحقة. ومن الجدير بالذكر ان برنامج AMOS يعرض النتائج غير المعيارية بشكل تلقائي، اما النتائج المعيارية فالحصول عليها يتطلب ان يتم الدخول الى نافذة Analysis Properties

الباحث يجب عليه ان يوصي بتعديل نظرية القياس، وهذا سينتج عنه انموذج قياس جديد والذي من المحتمل ان يتطلب بيانات من عينات جديدة.

وقبل الدخول في تفاصيل تعديلات الانموذج او اعادة تحديده فلابد من التنبية الى مسألة مهمة وهي ان هذه الخطوة تحتاج من الباحث ان يبرز قائمة من التبريرات النظرية للتغييرات المحتملة لاعادة تحديد الانموذج الاساسي. اذ ان عملية اعادة تحديد الانموذج من المفترض ان تكون وفقا لاعتبارات منطقية اكثر من استنادها الى الاعتبارات الاحصائية (Kline, 2016). يستخلص من ذلك، ان اي تغيير على الانموذج من دون تبرير نظري لن يكون ذو قيمة، وهذا ما سينعكس على جودة انموذج القياس وعلى النظرية التي تم اعتمادها في عملية القياس.

وفيما يتعلق بمصادر او مسببات سوء تحديد الانموذج misspecification (Brown, 2015) الى ثلاثة عوامل اساسية تتمثل بالاتي:

١. عدد العوامل: ان احد اسباب سوء تحديد الانموذج هو عدد العوامل المستخدمة في التحليل (عدد كبير جدا او قليل جدا).

٢. مؤشرات القياس وتحميلات العامل: يتمثل المصدر الآخر لسوء تحديد الانموذج باللخل في اختيار مؤشرات القياس وبالتالي غير الصحيح لنمط العلاقات بين مؤشرات القياس والعوامل.

٣. اخطاء القياس: الخل في تحديد اخطاء القياس المترابطة مقابل اخطاء غير المترابطة.

هناك بعض المعلومات التي من الممكن ان تساعده في اكتشاف وتشخيص مكان ان سوء تحديد الانموذج، ومخرجات برنامج AMOS تزود الباحث بنوعين من هذه المعلومات والمتمثلة بالبواقي المعيارية Standardized Residual ومؤشرات التعديلات Modification Indices. تعكس البواقي الفرق بين مصفوفة التغيرات للعينة S ومصفوفة التغير لانموذج المفترض S على مستوى كل مؤشر قياس. ان قيم البواقي عندما تكون مقاسة بوحدات القياس المعتمدة في المتغيرات المقاسة، فإنه من الصعوبة تفسيرها. لذلك فإنه من الافضل ان يتم تحويلها الى قيم معيارية وذلك من خلال قسمة البواقي على اخطائها المعيارية. وعندما تكون قيم هذه البواقي معيارية فانها تكون مماثلة او مشابهة للدرجات المعيارية في توزيع العينة ومن الممكن ان تفسر بنفس طريقة تفسير -J scores، وبذلك ستكون عملية تفسيرها سهلة جدا (Brown & Moore, 2012). ان قيمة البواقي ستكون صفر في حال كان الانموذج مطابق تماما، ولكن في معظم الاحيان لا يتحقق هذا التطابق، ولأن قيم البواقي المعيارية تشبه -J scores فيمكن القول ان القيم الاكبر من ١.٩٦ او ٢.٥٨ تشير الى ان العلاقة بين المتغيرين لم تفسر بصورة جيدة من قبل هذا المسار في

127). وفي اطار التحليل العاملی التوكیدی، يعرفه (Hair et al, 2014: 617) على انه "تلك القيمة التي تبين الى اي حد من الممكن ان يتم تفسير التباين في المتغير المقاس من خلال المتغير الكامن". فعلی سیل المثال، معامل الارتباط المتعدد .٥٦ لمؤشر القياس Content1 يعني ان العامل الكامن المسمى المحتوى (Content) قد فسر ٥٦٪ من تباين هذا المؤشر. ومن الجدير بالذكر ان هذا المؤشر يستخدم لقياس ثبات المتغيرات المقاسة. ولا بد من الاشارة الى ان مربع معامل الارتباط هو حاصل تربیع قيمة معامل الانحدار المعياري لمؤشر القياس. ومن خلال النظر في الجدول (٤) يلاحظ ان هناك مؤشری قیاس قد يكون فيما بعض المشاکل وهم Content5 و Economy1 اذ كانت قيم مربع الارتباط المتعدد .١٤٢ و .١٩٣ على التالی. وكذلك الحال بالنسبة لقيم معاملات الانحدار المعيارية لهذین المؤشرین والتي كانت اقل من .٥٠. وهذه القيم تشير الى ضعف في قدرة هذه المؤشرات على تمثیل العوامل الكامنة والمتمثلة بعد المحتوى والبعد الاقتصادی. وعلى الرغم من ذلك، فإنه في هذه المرحلة من التحليل لن يتم اتخاذ القرار المتعلق بحذف هذه المؤشرات، انما يتم الانتقال الى الخطوة اللاحقة والنظر في المؤشرات المتعلقة باعادة تحديد الانموذج وتعديلها بالمؤشرات في اعلاه من اجل اتخاذ القرار المناسب والمتعلق بتعديل الانموذج. خلاصة القول، تبين مؤشرات حسن المطابقة ان الانموذج قد حقق البعض منها ولكن البعض الآخر لم يتحقق، لذلك لا بد من اجراء مراجعة لبعض المخرجات الاحصائية للتحليل العاملی التوكیدی للتعرف على مسببات عدم المطابقة واجراء بعض التعديلات من اجل تحسين مؤشرات حسن مطابقة الانموذج. وهذا ما سيتم تفيذه في الخطوة اللاحقة والمتمثلة باعادة تحديد الانموذج او تعديله.

#### الخطوة الخامسة: اعادة تحديد الانموذج او تعديل الانموذج Model Re-specification or Model Modification

تمثل عملية تعديل الانموذج خطوة اساسية في بناء واختبار نماذج التحليل العاملی التوكیدی ونمذجة المعادلات البنائية، اذ ان معظم النماذج التي يتم بنائها واختبارها من قبل الباحثین تحتاج الى مراجعة وتعديل. ان اهم اسباب تعديل نماذج التحليل العاملی التوكیدی هو لتطوير حسن مطابقة هذه النماذج (Brown, 2015). اما (Hair et al. 2014) فهو يرى ان الغایة الاساسية من التحليل العاملی التوكیدی هي التأکد من صدق الانموذج، ولكن هذا النوع من التحليل من الممكن ان يزود الباحث بمعلومات يمكن وصفها بالتشخيصية والتي من الممكن ان تقترح تعديلات اما لحل المشكلات في الانموذج او لتطوير اختبار الانموذج لنظرية القياس. وتأثر عملية اعادة تحديد الانموذج ، ولا يسبب كأن، على النظرية التي تم اعتمادها في صياغة الانموذج. فإذا كانت التعديلات بسيطة فان التکامل النظري لانموذج القياس لن يتاثر بشدة وان البحث من الممكن ان ينجذب باستخدام الانموذج المحدد مسبقا والبيانات بعد اجراء التعديلات المقترنة. اما اذا كانت التعديلات غير بسيطة (جوهرية)، فأن

الثابتة او المقيدة كمعلمة حرة (Brown & Moore, 2012). وفي اطار استخدام مؤشرات التعديل في نماذج التحليل العامل التوكيدى، فإن القيمة الاكثر من ٣.٨٤ او ٤ تشير الى ان الانموذج من الممكن ان يتحسن في حال اضافة تغایر الخطأ بين مؤشرى قياس، بشرط دعم هذه الاضافة بالمبرر النظري (Brown & Moore, 2012). ومن الضروري الانتباه الى مسألة وهي ان مؤشرات التعديل قد تشير الى تحسن الانموذج في حال ربط اخطاء القياس لمؤشرين معينين، ولكن في الوقت ذاته فإن مؤشر التعديل هذا من الممكن ان يشير الى ان الارتباط بين هذين المؤشرين لم يفسر من خلال المتغير الكامن الذي يقيسنه، بكلمات اخرى، ان هذين المؤشرين يقيسان ايضا عامل كامن ثانى (Holmes-Smith, 2011).

وكما ذكرنا افأ، فإن عملية اعادة تحديد الانموذج وتعديلاته ليست بالسهلة وبخاصة فيما يتعلق بمسألة اضافة معلمات جديدة للانموذج وحذف بعض مؤشرات القياس. بناءا على ذلك، فمن الضروري ان يمتلك الباحث منهجه او خطوط عريضة يستند عليها في تفزيذ هذه الخطوة. ولعل القواعد التي طرحتها (Holmes-Smith, 2011: 7.18) تعد، من وجهة نظرنا، دليلا متميزا من الممكن الاستناد اليه في تعديل الانموذج. وتتمثل هذه القواعد بالاتي:

١. كل المعلمات المقدرة (ويقصد بها المعلمات التي كانت ثابتة وتم تحويلها الى حرة في الانموذج) من المفترض ان تستند على اطر نظرية قوية، اما ان تكون معتمدة على المنطق الذي يستند عليه الباحث او يتم الاعتماد على الابحاث السابقة.
٢. ان يكون عدد التغييرات التي تجرى على الانموذج المفترض قليلة (على سبيل المثال ثلاثة او اربعة).
٣. على الباحث ان يقوم بإجراء عملية التغيير في الانموذج بحذر وذلك من خلال اداء تغيير واحد في كل مرة مع التأكد من ان التغيير ذو مغزى.
٤. الانموذج النهائي من المفترض ان يتم اجراء اختبار المصداقية له من خلال عينة مختلفة (او ان العينة من الممكن ان تقسم الى قسمين الاول عينة التحليل والثاني عينة المصداقية).

وعودة على اختبار الانموذج، فإن مؤشرات حسن مطابقة الانموذج قد تم احتسابها وبيانها في الخطوة السابقة ولوحظ ان البعض من هذه المؤشرات لم تكن مطابقة لمستويات القبول، لذا لابد من العمل على تعديل الانموذج من اجل تحسين هذه المؤشرات. وكما اشرنا في الاطار النظري الخاص بمسألة اعادة تحديد الانموذج او تعديله فإنه يمكن الاستعانة بمعلومات البواقي المعيارية ومؤشرات التعديلات. وفيما يتعلق بالبواقي المعيارية فيتم الحصول عليها من خلال ايقونة التحليل، وبعد عرض النتائج يتم فتح نافذة Estimate لعرض المصفوفة وكما هي موضحة

الانموذج (Schumacker & Lomax, 2010). وبعامة، فإن البواقي المعيارية الكبيرة تشير الى ضعف الانموذج من ناحية المطابقة، في حين ان القيم الكبيرة لزوج واحد من المتغيرات يشير الى سوء تحديد في العلاقة بين هذين المتغيرين فقط، ولأن العلاقة بين هذين المتغيرين لم تفسر بشكل كافي في الانموذج، لذلك فان الانموذج بحاجة الى اعادة تحديد بالطريقة التي من الممكن من خلالها تفسير الارتباط بين المتغيرات (Holmes, 2011). ويرى Hair et al. (2014) ان البواقي المعيارية التي تكون اقل من ٢.٥ لا تؤشر وجود مشكلة، في حين ان البواقي اكبر من ٤ (هذه القيمة وضعت بالاستناد الى مستوى المعنوية 0.001). تشير الى احتمالية وجود درجة خطأ غير مقبولة. ومن الجدير بالذكر، ان بعض البواقي المعيارية الكبيرة ربما تحدث فقط بسبب اخطاء العينة. وفي كثير من الاحيان من الممكن ان يتم قبول واحدة او اثنين من اخطاء القياس الكبيرة هذه. ومن الاشياء المهمة التي اشاره اليها Hair وزملائه ان البواقي المعياري بين ٢.٥ و ٤ تستحق اعطائها بعض الاهتمام، ولكنها ربما لا تقترب اي تغييرات في الانموذج اذا لم يكن هناك مشاكل اخرى تتعلق بمؤشرى القياس هذين.

اما بالنسبة لمؤشرات التعديل فهي تحتسب لكل علاقة محتملة والتي لم تقدر في الانموذج (Hair et al., 2014)، فهي مخصصة من اجل المعلمات غير الحرة (المعلمات الثابتة)، وهي تؤشر الانخفاض في قيمة كاي سكوير في حال جعل هذه المعلمات حرة ويتقديرها في الانموذج. بكلمات اخرى، اذا كانت قيمة مؤشر التعديل لمعلمة غير حرة هو ٥٠، فانه عندما يتم جعل هذه المعلمة حرة في الانموذج فان قيمة مربع كاي ستتحفظ بمقدار ٥٠ عالقل (Schumacker & Lomax, 2010). على الرغم من الانخفاض في قيمة كاي سكوير متوقع من خلال قيمة MI ولكن الاختلاف عن القيمة الحقيقية من الممكن ان يكون كبير. وهناك قيمة مرافق لمؤشر التعديل تتمثل بما يعرف بتغيير المعلمة المتوقع (Expected parameter change) والذى يرمز له اختصار (EPC)، وهي تظهر في نتائج التحليل الاحصائى لبرنامج AMOS تحت مسمى Par (Change). وتمثل هذه الاحصائية التغيير التقريري المتوقع لقيمة كل معلمة ثابتة في الانموذج مع تحديد اتجاه التغيير سواء كان ايجابيا او سلبيا (Byrne, 2010). ومن الممكن ان تسهم هذه الاحصائية في مساعدة الباحث لاجراء تغيير في الانموذج من عدمه، فعلى سبيل المثال اذ كانت عالمة المعلمة المراد تحويلها الى حرة ليست في الاتجاه المتوقع (على سبيل المثال ايجابية بدلا من السلبية)، فان هذا الشئ يشير الى انه من المفترض ان تبقى هذه المعلمة ثابتة (Schumacker & Lomax, 2010).

ان مؤشرات التعديل من الممكن ان يتم التعامل معها كاحصائية كاي سكوير مع درجة حرية ١، ووفقا لذلك فإن مؤشر التعديل بقيمة ٣.٨٤ او اكبر (قيمة كاي سكوير الحرجة عند مستوى معنوية 0.05 ،  $df=1$ ) يشير الى ان التطابق الكلى للانموذج من الممكن ان يتحسن معنويا في حال تم تقدير المعلمة

اما المصدر الثاني للمعلومات والخاص باعادة تحديد الانموذج فهو مؤشرات التعديل ويمكن الحصول على قائمة مؤشرات التعديل من خلال عرض النتائج، وتحديداً فتح النافذة Modification Indices، والشكل (١٦) يبين نتائج مؤشرات التعديل (جزء منها). يلاحظ من خلال امعان النظر في الشكل (١٦) ان هناك قيمتين لمؤشرات التعديل تشير الى امكانية تحسين الانموذج في حال ربط اخطاء القياس للمتغيرات المقاسة. القيمة الاولى تمثل بربط اخطاء القياس e8 مع e10 (يمثل e8 خطأ القياس لمؤشر القياس Time3 في حين e10 يمثل خطأ القياس للمؤشر Time5). اما القيمة الثانية فتمثل بربط اخطاء القياس e19 مع e20 (يمثل e19 خطأ القياس لمؤشر القياس Security1 في حين e20 يمثل خطأ القياس Security2 للمؤشر (Security2).

(الجزء الاكبر منها) في الشكل (١٥). وهنا لا بد من الاشارة الى مسألة مهمة وهي ان هذه التحليلات لا زالت تجري على الانموذج الاولى (الأساسي)، والذي لم نجري عليه اي تغيير لحد الان. يلاحظ من خلال الشكل (١٥) ان قيمة مصفوفة البوافي لا تشير الى وجود اي مشكلة في الانموذج، وان الانموذج ككل او على مستوى ناحية المطابقة سواء على مستوى الانموذج ككل او على مستوى كل العلاقة بين مؤشرات القياس. علما ان اكبر قيمة في المصفوفة كانت بين مؤشر القياس Economy2 و Content5 بلغت ٢.٤٠٢ وهي اقل من قيمة ٢.٥٨، ولذلك فهي لا تؤشر وجود اي مشكلة في الانموذج. بناءاً على هذه المعطيات، فإن المعلومات الواردة في مصفوفة البوافي لا تشير الى وجود مشكلة في الانموذج، ولذلك لن يتم اجراء اي تغيير على الانموذج بناءاً على معطياتها.

الشكل (١٥) مصفوفة البوافي المعيارية لانموذج الاولى

	Standardized Residual Covariances (Group number 1 - Default model)																		
	Security1	Security2	Security3	Security4	Economy1	Economy2	Economy3	Time1	Time2	Time3	Time4	Time5	Time6	Time7	Time8				
Security1	.000																		
Security2	.709	.000																	
Security3	.068	-.407	.000																
Security4	-.439	-.649	-.266	.000															
Economy1	-.187	-.1043	-.255	1.637	.000														
Economy2	-.487	-.108	-.077	-.536	1.116	.000													
Economy3	.630	.146	-.251	-.883	.131	.329	.000												
Time1	.239	.119	-.1246	.509	1.344	-.262	-.323	.000											
Time2	-.206	-.335	.066	-.393	.588	-.405	.014	-.898	.000										
Time3	-.642	.956	.324	-.1295	-.410	-.436	-.082	-.212	-.472	.000									
Time4	.905	1.091	.894	.556	1.004	-.049	.605	.646	.217	.194	.000								
Time5	-.435	-.150	-.1103	-.204	-.545	-.824	-.537	.409	.826	.289	-.578	.000							
Time6	1.016	.446	-.499	.043	-.079	1.151	.046	-.359	-.421	.033	-.051	-.483	.000						
Time7	-.084	.367	1.001	1.193	-.042	1.250	-.705	1.077	-.034	-.612	-.473	-.496	1.021	.000					
Time8	-.974	-.007	.287	.933	.477	-.241	-.455	.758	.219	-.452	.111	-.428	-.1381	-.120	.000				
Content1	-.044	.044	.337	.912	.831	.003	.593	.839	.935	-.316	-.225	-.116	.282	1.901	.066	.000			
Content2	-.1469	-.311	-.341	-.227	.040	.243	-.624	.850	.758	.271	.299	.951	-.150	-.171	-.088	-.709	.000		
Content3	-.767	-.315	.375	.855	.372	-.260	-.519	1.311	-.351	-.104	1.572	-.103	-.1116	-.068	.277	-.794	.859	.000	
Content4	-.017	.431	.789	-.384	-.014	-.215	2.403	.881	.120	-.431	-.363	.415	1.455	.509	-.537	1.516	-.277	.383	.000
Content5	-.559	-.508	-.694	-.1005	.106	.299	.319	-.425	.561	-.581	.692	-.091	.304	-.586	.726	.443	-.011	1.732	1.411
Content6	-.081	.806	.650	.670	.988	.377	.154	.679	.602	.079	.237	.155	1.257	.067	.325	.475	.896	.629	.940
Content7	1.228	.898	.474	1.369	1.066	-.922	1.190	-.864	-.472	-.627	-.121	-.228	.023	-.330	-.465	.834	-.625	-.441	.940
Content8	-.1432	-.738	-.1187	-.745	-.1271	-.305	-.1142	.141	-.221	-.131	-.1249	.686	1.060	-.331	.626	-.1108	.915	.023	-.747

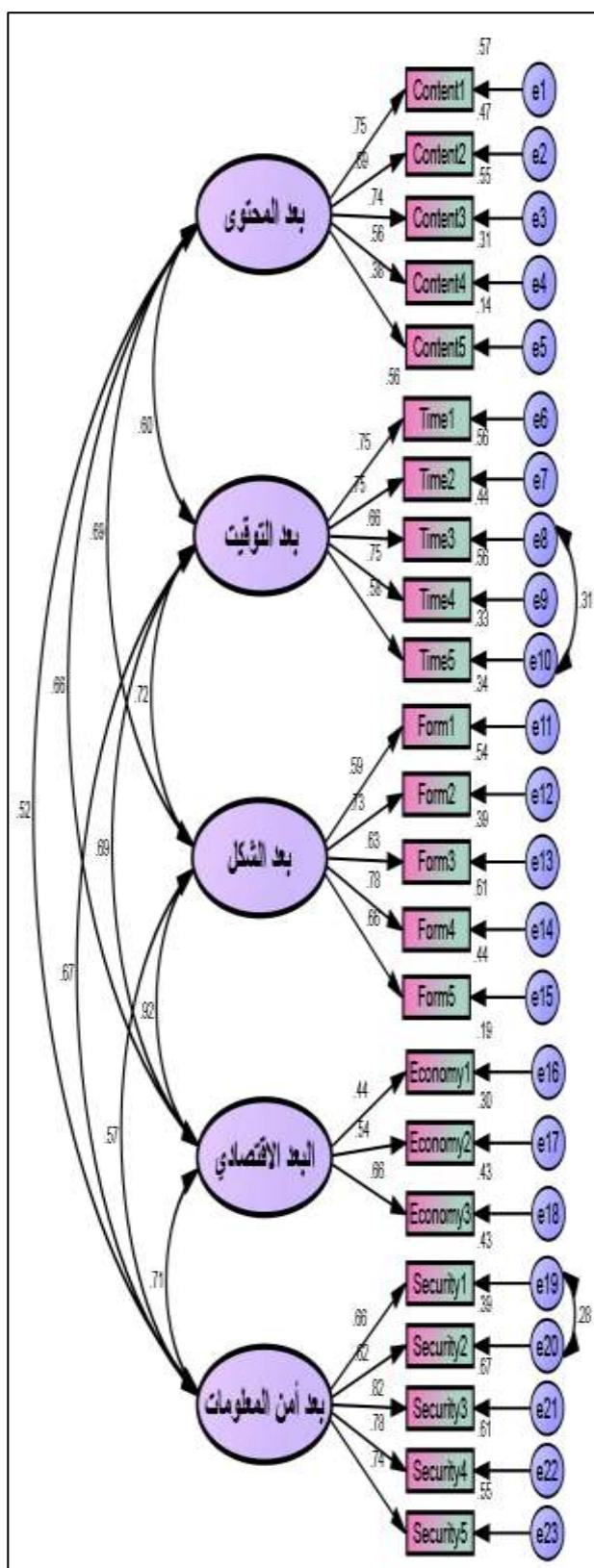
الجدول (١٦) مؤشرات تعديل الانموذج

Analysis Output		M.I. Var Change																	
		e23	←→	Time	4.354	-	-.036	e22	←→	e24	4.822	-	0.42	e20	←→	Time	4.777	-	0.44
	CFA 1.smw																		
	01 Analysis Summary																		
	02 Results for Output																		
	03 Parameter Summary																		
	04 Sample Moments																		
	05 Newest for Model																		
	06 Modification Indices																		
	07 Minimization History																		
	08 Pairwise Parameter Comparisons																		
	09 Model Fit																		
	Execution Time																		
	Group number 1																		
	Default model																		

انموذج وعلى مؤشرات حسن المطابقة. بناءاً على ذلك، فقد تم اجراء التعديل الاول والخاص بربط اخطاء القياس للمؤشرين Time3 و Time5. ولقد اشرت النتائج تحسناً في مؤشرات

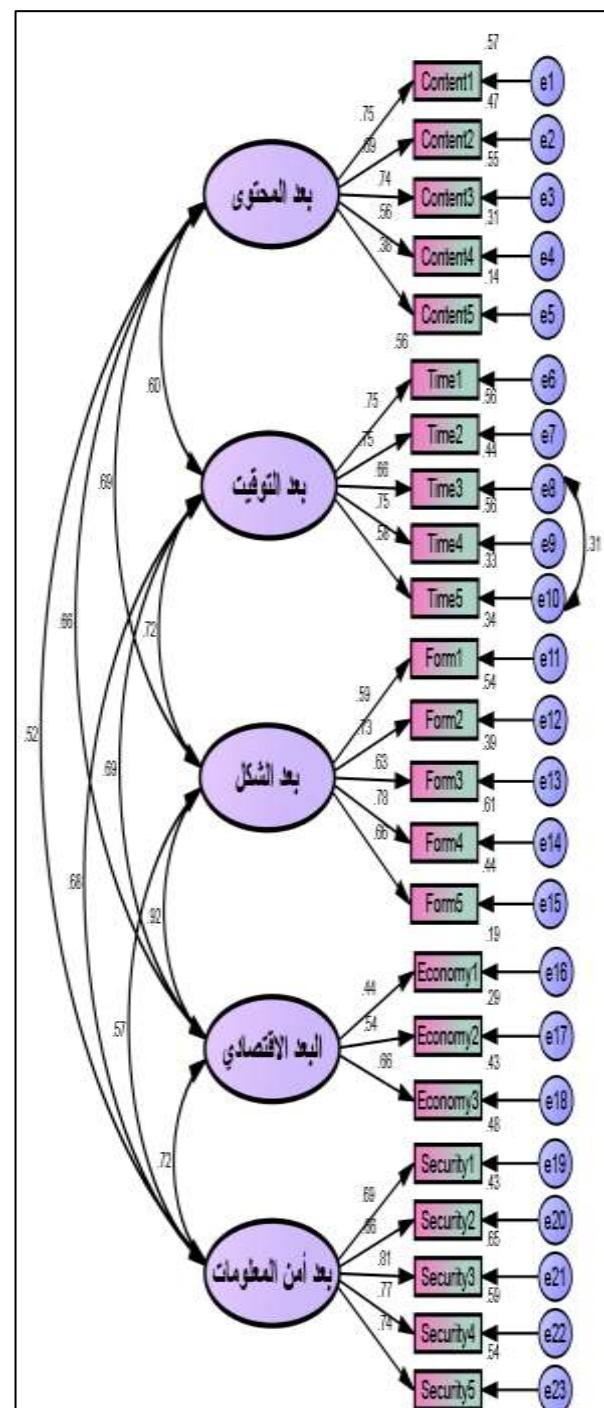
و هنا من الضروري التذكير بمسألة مهمة وهي ان التعديلات لا تجري جميعها مرة واحدة، انما كل تعديل يتم اجرائه على حدا، ويتم الاطلاع على نتائج التعديل لمعرفة التحسن الذي طرأ على

الشكل (١٨) نتائج اختبار الانموذج بعد اجراء التعديل الثاني



حسن المطابقة كما هي واضحة في الجدول (٥). وكذلك الحال عندما تم اجراء التعديل الثاني، والذي اشر مطابقة جميع مؤشرات حسن المطابقة لمستويات القبول باستثناء مؤشر AGFI وتشير الاشكال (١٧) و (١٨) الى انموذج الدراسة بعد اجراء التعديلين الاول والثاني.

الشكل (١٧) نتائج اختبار الانموذج بعد اجراء التعديل الاول



**الجدول (٥) مؤشرات حسن مطابقة انموذج الدراسة للانموذج الاول وبعد اجراء التعديلات**

ت	مؤشر القبول	حدود القبول	مؤشرات الانموذج الاول	مؤشرات الانموذج الاول بعد التعديل	مؤشرات الانموذج الاول الثاني
1	GFI	< 0.90 او > 0.95	.904	.900	.892
2	AGFI	< 0.90 او > 0.95	.879	.872	.865
3	RMR	قريب من الصفر	.028	.028	.028
4	SRMR	< 0.05	.0462	.0464	.0464
5	RMSEA	من 0.05 الى 0.08	.040	.044	.047
6	TLI	< 0.90 او > 0.95	.954	.946	.937
7	IFI	< 0.90 او > 0.95	.961	.954	.945
8	كاي سكوير المعياري ( $\chi^2/df$ )	٣-١	١.٣٨١	١.٤٤٤	١.٥٢٣
9	CFI	اكبر من 0.95	.960	.953	.945
10	قيمة كاي سكوير و p value	p value > 0.05	٣٠١.٠٨٥	٣١٦.٢٩٠	٣٣٤.٩٦٢
			p.000	p.000	p.000

Time3 فقط، اذ ان المؤشر Time5 يقياس توفير النظام للمعلومات عن الاداء الحالي وفي الوقت الحقيقي، وهذا يعني ان المعلومات التي يوفرها النظام من المفترض ان تكون محدثة وليس متقدمة، وهذا ما يفهم من مصطلح "الوقت الحقيقي". اذن فالارتباط الذي حدث بين هذين المؤشرتين بسبب انهما يقيسان نفس الخاصية وبعد التوقيت وهي خاصية حداة المعلومات. وعند النظر الى بقية فقرات هذا البعد يلاحظ ان الباحث الشلبي (٢٠٠٥) قد قام بقياس خصائص مختلفة مثل خاصية المعلومات تكون وفقا لاحتياجات المستفيدين وفي الوقت المناسب، والمعلومات التاريخية والمعلومات المستقبلية. وفي هذا الصدد يشير Brown (2015)، الى انه في حالة تحليل فقرات الخيارات المتعددة للاستبانة، فإن اخطاء القياس من الممكن ان تظهر من تلك الفقرات التي تتشابه الى حد كبير في الصياغة، وهذا ما حدث مع مؤشر Time5، اذ كان لا بد من ربط اخطاء قياس Time3 بقياس Time5، فيما يتعلق بالتعديل الثاني والمتمثل بربط اخطاء Time3 بقياس Time5، ففقد ادى الى تحسينات طفيفة في مؤشرات مطابقة حسن الانموذج، وقد حققت جميع المؤشرات مستوى القبول باستثناء مؤشر AGFI والذي تحسنت قيمته ووصلت الى 0.879. بعد ان كانت 0.872. ورغم ذلك فهي لم تصل الى مستوى القبول. ان قيمة مؤشر AGFI من الممكن ان تكون مقبولة عند مستوى اكبر من 0.80. وبخاصة في ابحاث نظم المعلومات (Segars & Grover, 1993). اما قيمة

بعد ان تم الاستفادة من مؤشرات التعديل في تشخيص اخطاء القياس التي تحتاج الى ان تكون مرتبطة مع بعضها، تم تنفيذ التعديل الاول على الانموذج من خلال ربط اخطاء قياس المؤشرين Time3 و Time5 وكانت النتيجة ان حدثت بعض التغييرات على مؤشرات حسن المطابقة نحو الافضل وكما هو واضح في الجدول (٥)، فعلى سبيل المثال، المؤشر GFI كانت قيمته 0.892. واصبحت 0.900. وهي مطابقة للحدود المقبولة. وكذلك الحال بالنسبة لقيمة مؤشر CFI والتي كانت 0.945. لتصل الى 0.954. وهو اعلى من حد القبول لهذا المؤشر. فضلا عن ذلك، فقد انخفضت قيمة مربع كاي المعياري لتصل الى ١.٣٨١ بعد ان كانت ١.٤٤٤. اما القيمة الوحيدة التي لم تصل الى حدود القبول فهي قيمة مؤشر AGFI والتي بلغت 0.872.

كما ذكرنا سلفا، فإن التعديل في الانموذج اعتمادا على المؤشرات الاصحائية لن يكون مجديا او ذو قيمة ما لم يعزز بالمسوغ النظري الذي يبرر هذا التعديل. وفي سياق ربط اخطاء قياس Time3 و Time5 يمكن القول ان الفقرتين كانتا متقاربين من ناحية الصياغة اللغوية ومن ناحية الخاصية التي يقيسانها. فالمؤشر Time3 "يتوفر النظام معلومات محدثة تتناسب مع التغيرات في بيئة المصرف" والمؤشر Time5 "يتوفر النظام معلومات عن الاداء الحالي وفي الوقت الحقيقي". فالمؤشرين يقيسان خاصية حداة المعلومات وليس المؤشر

ورقابة اجرائية، والتي هي بالاساس مكونات لأمن اي نظام معلومات والتي تضمن للنظام ان يكون فعالا، وهي تتطلب ان يكون هناك تخطيط لادارة امن المعلومات واهتمام على مستوى التقاصيل. ومن هنا يمكن القول، انه عند قياس امن المعلومات فلا بد من ان يتم الاهتمام بالابعاد الفرعية لهذا المتغير الكامن والتركيز عليها جمیعا دون التكرار في قیاس نفس الخاصية لآخر من مرة كما حصل مع المؤشرین في اعلاه والذان قاسا امن المعلومات او ان يتم فصل العامل الكامن الى عاملین الاول يختص بقياس الاجراءات التقنية لامن المعلومات والثاني يقيس الاجراءات الادارية لامن المعلومات.

بعد ان تم تعديل الانموذج والتوصل الى افضل مؤشرات حسن مطابقة للانموذج، وتقديم المسوغات النظرية لاجراء التعديلات على الانموذج، فلا بد من عرض مؤشر SMC للتأكد من ثبات مؤشرات القياس ومؤشر SRW وذلك للتأكد من مصداقية هذه المؤشرات. ويشير الجدول (٦) الى هذه المؤشرات مع نتائج تحليل الانحدار.

الجدول (٦) نتائج تحليل الانحدار ومعاملات التحميل ومربع الارتباط المتعدد لمؤشرات قیاس الانموذج النهائي

المؤشرات القياسية	المتغيرات الكامنة	النسبة خطأ القياس التقدير	P	SRW	SMC
Content1 <---	المحتوى	1.000		.752	.566
Content2 <---		.1164	.123	9.477 ***	.685
Content3 <---		1.062	.102	10.416 ***	.742
Content4 <---		.888	.117	7.610 ***	.558
Content5 <---		.721	.140	5.160 ***	.377
Time1 <---	التوقيت	1.000		.749	.561
Time2 <---		.943	.086	11.004 ***	.750
Time3 <---		.833	.090	9.294 ***	.661
Time4 <---		1.024	.096	10.723 ***	.745
Time5 <---		.734	.091	8.093 ***	.578
Form1 <---	الشكل	1.000		.586	.343
Form2 <---		1.116	.134	8.327 ***	.733
Form3 <---		1.306	.173	7.568 ***	.628
Form4 <---		1.470	.168	8.746 ***	.783
Form5 <---		1.112	.142	7.821 ***	.664

		النسبة خطاً القياس التقدير	المتغيرات الكامنة	مؤشرات القياس	الدرجة	P	SRW	SMC
Economy1 <---		1.000				.438		.192
Economy2 <---	الاقتصاد	1.327	.249	5.327 ***		.564		.318
Economy3 <---	Economy	1.360	.235	5.795 ***		.658		.433
Security1 <---		1.000				.659		.435
Security2 <---	امن المعلومات	.915	.094	9.778 ***		.622		.387
Security3 <---	Security	1.141	.112	10.195 ***		.818		.668
Security4 <---		.956	.099	9.662 ***		.783		.613
Security5 <---		1.020	.107	9.499 ***		.743		.552

تشير قيم  $p\ value$  الى ان جميع مؤشرات القياس كانت معنوية، ولكن في الوقت ذاته فأن قيمة SRW و SMC أشارت الى وجود مشكلة في مؤشرى القياس Content5 و Economy1. وتمثلت هذه المشكلة بعدم مطابقة هذين المؤشرين لمتطلبات الثبات والمصداقية، اذ كانت قيم SRW و SMC لمؤشر Content5 ٣٧٧ و ٤٣٨ على التالى. في حين كانت قيم Economy1 ٤٣٨ و Economy2 ٣٧٧. على التالى. وفي هذا اشارة واضحة الى ان الصدق التقاربى قد تحقق لجميع مؤشرات القياس (باستثناء المؤشرين اعلاه) وكانت القيم بين ٥٥٨ و ٨١٨. أما فيما يتعلق بالصدق البنائى فهو الاخر قد تتحقق ايضاً كون ان الانموذج قد حقق المستويات المطلوبة من مؤشرات حسن المطابقة وكما هو واضح في الجدول (٥). وفيما يتعلق باختبار ثبات مؤشرات القياس فيمكن القول ان جميع المؤشرات (Content5 و Economy1) قد حققت المستويات المطلوبة للثبات وكانت بين ٣١٢ و ٦٦٨.

ان هذه المشكلة من الممكن ان تؤثر في مصداقية الانموذج كل على الرغم من وصول الانموذج الى حسن مطابقة البيانات وتحقيق المستويات المطلوبات لكل مؤشرات المطابقة. وهنا يمكن القول ان عملية حذف هذين المؤشرين (Content5 و Economy1) لن تكون مجديه في اطار تطوير حسن مطابقة الانموذج لأن الانموذج اصلاً قد حقق حسن المطابقة، لذلك فلا ضير من ابقاء هذين المؤشرين ولكن بشرط ان تكون هناك توصية من الباحث للدراسات المستقبلية بشأن هذين المؤشرين وان يتم التحقيق في السبب في ضعف هذين المؤشرين، هل ان صياغة الاسئلة كانت غير واضحة ام ان الخصائص التي تقيسها هذه المؤشرات لا ترتبط بالعامل الكامن.

اما قيم كرونباخ الفا والذي وظف لقياس ثبات العوامل الكامنة فكانت كالاتي: المحتوى (٧٧٤)، التوفيق (٨٣٣)، الشكل

تم توظيف مؤشر SRW وقيمة  $p\ value$  للتأكد من الصدق التقاربى Convergent validity. ان هذا النوع من الصدق يشير الى العلاقة بين مؤشرات القياس والعوامل الكامنة، اي ان عدة مؤشرات قياس تعمل بنفس الطريقة لتمثيل عامل كامن معين (Brown & Moore, 2012). ان قيمة SRW من المفترض ان لا تقل عن ٥٠، اما في حال كون قيمته ٧٠ او اكثر فهي تعد مثالية بالنسبة لمسألة الصدق التقاربى (Hair et al., 2014)، فضلاً ذلك، فأن هذه القيمة يجب ان تكون معنوية. ومن الضروري ان يتم اختبار صدق بناء المفهوم (الصدق البنائى) Construct validity، والذي يشير "إلى المدى الذي تمثل فيه مجموعة من مؤشرات القياس وبشكل حقيقي المفهوم النظري للعامل الكامن الذي صمم لقياسه" (Hair et al. 2014, 543). اما آلية التتحقق من توافر صدق بناء المفهوم فتمثل بمؤشرات حسن المطابقة، فإذا كان الانموذج قد وصل الى المستويات المطلوبة لهذه المؤشرات فيمكن القول بأن صدق بناء المفهوم قد تتحقق (Holmes-Smith, 2011).

وفيما يتعلق بثبات المقياس، فسيتم اختبار ثبات مؤشرات القياس وذلك باعتماد قيمة SMC، ويشير Kline (2016) الى ان قيمة هذا المؤشر من المفترض ان تكون اكبر من ٥٠. اما Holmes-Smith (2011) فهو يرى انه على الرغم من ان القيم بين ٣٠ و ٥٠ ، تشير الى ان مؤشر القياس قد يكون ضعيف الى حد ما ولكنه لا زال ملائم لقياس العامل الكامن. اما مؤشر القياس الذي تكون قيمته اقل من ٢٠ ، فمن المفترض ان يحذف من الانموذج لانه لا يمثل العامل الكامن بشكل جيد. اما ثبات العوامل الكامنة فسيتم قياسه من خلال معامل كرونباخ الفا، علما ان الحد الادنى لمستوى القبول لهذا المعامل هو ٧٠. قيمة ٦٠ . كمستوى مقبول لمعامل كرونباخ الفا فيتم اعتمادها في البحث الاستشكافية فقط (Hair et al. 2014).

٣. اما المشكلة الاكبر في المقاييس فقد تمثلت بمؤشرى القياس Content5 و Economy1، على الرغم من ان هذين المؤشرين كانا معنيان في تمثيل متغيريهما الكامنين الا ان مؤشرات الثبات والمصداقية اشرت ضعفهما في عملية القياس.

٤. بينت نتائج التحليل ان هناك مشكلة في قياس العامل الكامن الاقتصادى، اذ ان هذا العامل لم يصل الى المستوى الاندى المطلوب للثبات. وهذا ما انعكس سلبا على ثبات الانموذج وعلى مصاديقه ايضا.

٥. يحتاج المقاييس للمزيد من المراجعة والاختبارات والتي من الممكن ان تعزز من ثباته ومصاديقه في عملية قياس جودة نظام المعلومات الادارية.

### ثانياً: التوصيات

بناء على هذه الاستنتاجات من الممكن ان يتم وضع توصيات للاسهام في ترصين المقاييس وكالاتي:

١. اختبار المقاييس من خلال مقارنة مجموعة من النماذج البديلة Alternative Models، والتي تعتمد نفس البيانات ونفس مؤشرات القياس ولكن مع اختلاف الترتيب في العوامل الكامنة، كجعل الانموذج بعامل واحد من الدرجة الاولى او اربعة متغيرات من الدرجة الاولى لاربعة عوامل غير مرتبطة او اربعة عوامل مرتبطة من الدرجة الاولى وعامل واحد من الدرجة الثانية، على ان يكون بناء هذه النماذج بالاستناد الى اسس نظرية وتبريرات فلسفية تدعم هذا البناء. والغرض من بناء هذه النماذج هو اختيار الانموذج الافضل مطابقة للبيانات.

٢. اعادة النظر بصياغة بعض فقرات المقاييس وبخاصة تلك التي اشرت وجود مشاكل فيها، وبخاصة تلك التي تم ربط اخطاء قياسها. وتنم عملية اعادة النظر بهذه الفقرات من خلال التأكيد على عدم تكرار قياس نفس الخاصية لاثر من مرة، اذ ان عملية التكرار في قياس نفس الخاصية للعامل الكامن من الممكن ان تؤدي الى مثل هذه المشاكل.

٣. البحث عن سبب المشاكل في مؤشرى القياس Content5 و Economy1 هل هي في طريقة الصياغة اما ان المؤشرين لا يقيسان العوامل الكامنة. وفي حال اكتشاف مشاكل تتعلق بهذين المؤشرات في مرحلة مبكرة كمرحلة عرض الاستبانة على المحكمين او اختبار ثبات المقاييس، فمن الافضل ان يتم حذف هذين المؤشرين من عملية القياس.

٤. اعادة النظر في استخدام العامل الكامن الاقتصادى لأحد ابعاد قياس جودة تصميم نظام المعلومات الادارية كونه يعني من مشاكل في عملية القياس، وبخاصة ان التحليلات الاحصائية اثبتت عدم تتمتع هذا العامل بخاصية الثبات.

يلاحظ من خلال قيم معامل كرونباخ الفا ان جميع العوامل الكامنة قد حققت المستوى المقبول للثبات، باستثناء عامل الاقتصادى. وقد يكون السبب في ضعف قياس هذا العامل هو مؤشر القياس Economy1 والذي لم يكن ذو مصداقية وثبات في عملية القياس. فضلا عن ذلك، فإن الجوانب الاقتصادية في المعلومات من الممكن ان تقاس كميا او باعتماد مؤشرات مالية، وبالتالي فإن عملية قياسها باعتماد الاستبانة قد لا تكون ملائمة وهذا ما انعكس سلبا على مؤشرات القياس التي استخدمت لهذا الغرض وعلى ثباتها ومصاديقها في عملية القياس.

### الاستنتاجات والتوصيات ومحددات الدراسة

#### اولاً: الاستنتاجات

يمكن القول ان التحليل العاملى التوكيدى قد اخذ حيزا واسعا من الاستخدام في بحوث ودراسات ادارة الاعمال بعامة ونظم المعلومات وخاصة على مستوى الدراسات الاجنبية. في حين ان هذا الموضوع لم يلاقى نفس الاهمية او الاستخدام في الدراسات العربية والتي اقتصرت على الاساليب التقليدية ولم توظف هذه التقنيات الاحصائية المتقدمة الا ماندر، على الرغم من ان استخدام اسلوب التحليل العاملى التوكيدى لم يعد بتلك الصعوبة وذلك بسبب توافر الكثير من البرامجيات الاحصائية الجاهزة والمتخصصة بالنمذجة البنائية والتحليل العاملى التوكيدى، والتي تميزت بانها سهلة الاستخدام والتعلم. فضلا عن ذلك، فقد أشر البحث مسألة مهمة وهي ان الابدبيات العربية في مجال الاحصاء لم تأخذ على عاتقها مسألة الاصهام في تطوير هذا الموضوع او المرور على ذكره الا في بعض المنشورات القليلة جدا، والاكتفاء بالتركيز على التحليل العاملى الاستشكافي. اما فيما يتعلق بالاستنتاجات الخاصة بمقاييس جودة تصميم نظام المعلومات المختبر في الدراسة، فيمكن ادراج مجموعة من الاستنتاجات الخاصة به وعلى النحو الاتي:

١. اشرت نتائج الاختبار باستخدام التحليل العاملى التوكيدى مصداقية الانموذج المكون من خمسة عوامل كامنة مترابطة في قياس جودة تصميم نظام المعلومات الادارية. وقد اكدت مؤشرات حسن المطابقة التي حققها الانموذج وكذلك مؤشرات الثبات والمصداقية هذا الاستنتاج.

٢. على الرغم من المقاييس حقق مؤشرات حسن المطابقة ولكن التحليلات اشارت الى ان المقاييس يحتاج الى تعديلات وبخاصة فيما يتعلق بالمؤشرات التي تم ربط اخطاء القياس الخاص بها Time3 Security مع Time5 Security1 ، اذ ان مؤشرات امن المعلومات هذه كانت تقيس نفس الخاصية وكذلك الحال بالنسبة لمؤشرات التوفيق. وهذا ما يجعل هناك تكرار في عملية قياس نفس الخاصية والتي قد تؤدي الى ايجاد حالة من الترابط بين هذه المؤشرات.

- modeling (pp. 361-379). New York: The Guilford Press.
- Byrne, B.M. (2010). Structural Equation Modeling with AMOS: Basic Concepts, Applications and Programming (2nd ed.). New York: Routledge Taylor & Francis Group.
- Calder, A. , & Watkins, S. (2008). A Manager's Guide to Data Security and ISO27001/ISO 27002 (4th ed.). London: Kogan Page Limited.
- Chau, P.Y.K. (1997). Reexamining a model for evaluating information center success using a structural equation modeling approach. *Decision Sciences*, 28(2), 309-334 .
- Coltman, T., Devinney, T.M., Midgley, D.F., & Veniak, S. (2008). Formative versus reflective measurement models: Two applications of formative measurement. *Journal of Business Research*, 61(12), 1250-1262 .
- Doll, W.J., Xia, W., & Torkzadeh, G. (1994). A confirmatory factor analysis of the end-user computing satisfaction instrument. *MIS Quarterly*, 453-461 .
- Finney, S.J., & DiStefano, C. (2006 ).(Non-normal and categorical data in structural equation modeling. In G. R. Hancock & R. O. Mueller (Eds.), Structural equation modeling: A second course. Greenwich: Information Age Publishing.
- Gerbing, D.W., & Anderson, J.C. (1993). Monte Carlo evaluations of goodness-of-fit indices for structural equation models. In K. A. Bollen & J. S. Long (Eds.), Testing Structural Equation Models (pp. 40-65). Newbury Park, CA: Sage.
- Hair, J.F., Black, W.C., Babin, B., & Anderson, R.E. (2014). Multivariate Data Analysis (7th ed.). United Kingdom: Pearson Education Limited.
- Harrington, D. (2009). Confirmatory factor analysis. New York: Oxford University Press.
- Hau, K-T. (1995). Confirmatory factor analyses of seven Locus of control measures. *Journal of Personality Assessment*, 65(1), 117-132 .
- Holmes-Smith, P. (2011). Advanced Structural Equation Modelling using Amos: Australian
٥. اجراء مراجعة تستند على المقاييس الحديثة والتي تم توظيفها لقياس جودة نظام المعلومات الادارية، والعمل على تحديد اهم الاضافات او التعديلات النظرية التي من الممكن ان يتم اجراءها على المقاييس، واعادة اختباره في اطار التحديثات التي اجريت عليه.
- ثالثاً: محددات الدراسة**
١. اقتصار الدراسة الحالية على عينة واحدة، في حين انه من المفترض ان يكون اكثر من عينة واحدة وذلك من اجل اجراء اختبارات اضافية لمصداقية الانموذج بعد اجراء التعديلات عليه.
٢. لم يتسع المجال في الدراسة لاختبار الانموذج في اطار النماذج البديلة لتحديد افضل النماذج واكثرها مطابقة للبيانات.
- المصادر**
- اولاً: المصادر باللغة العربية**
- الشلبي، فراس سليمان حسن. (٢٠٠٥). فاعلية نظام المعلومات الإدارية وفق علاقة مشاركة المستفيد بجودة تصميم النظام دراسة استطلاعية في عينة من المصارف التجارية الأردنية. اطروحة دكتوراه غير منشورة. كلية الادارة والاقتصاد. جامعة الموصل.
- ثانياً: المصادر باللغة الانكليزية**
- Akaike, H. (1987). Factor analysis and AIC. *Psychometrika*, 52, 317–332 .
- Anderson, J.C., & Gerbing, D.W. (1988). Structural equation modeling in practice: A review and recommended two-step approach. *Psychological Bulletin*, 103(3), 411 .
- Bartholomew, J.D , Steele, F., Moustaki, I., & Galbraith, J.I. (2008). Analysis of multivariate social science data (2ed ed.). New York: CRC Press Taylor & Francis Group.
- Bollen, K.A. (1989). Structural Equations with Latent Variables. New York: Wiley.
- Bozdogan, H. (1987 ).(Model selection and Akaike's information criteria (AIC): The general theory and its analytical extensions. *Psychometrika*, 52, 345–370 .
- Brown, T.A. (2015). Confirmatory Factor Analysis for Applied Research (2nd ed.). New York: The Guilford Press.Brown ,T.A., & Moore, M.T. (2012). Confirmatory factor analysis. In R. H. Hoyle (Ed.), *Handbook of structural equation*

- Reyment, R.A., & Joreskog, K.G. (1996). Applied factor analysis in the natural sciences. United State of America: Cambridge University Press.
- Schumacker, R.E., & Lomax, R.G. (2010). A beginner's guide to structural equation modeling (3rd ed.). New York: Taylor & Francis Group.
- Segars, A.H., & Grover, V. (1993). Re-examining perceived ease of use and usefulness: A confirmatory factor analysis. *MIS Quarterly*, 17(4), 517-525 .
- Shipley, B. (2000). Cause and Correlation in Biology a User's Guide to Path Analysis, Structural Equations and Causal Inference. United Kingdom: Cambridge University Press.
- Tabachnick, B.G., & Fidell, L.S. (2013). Using Multivariate Statistics (6th ed.). New Jersey: Pearson Education, Inc.
- Teo, T., Tsai, L.T., & Yang, C-C. (2013). Applying structural equation modeling (SEM) in educational research: an introduction. In M. S. Khine (Ed.), Application of structural equation modeling in educational research and practice. AW Rotterdam, The Netherlands: Sense Publishers.
- Thompson, B. (2004). Exploratory and confirmatory factor analysis: understanding concepts and applications. The United States of America: American Psychological Association.
- Consortium for Social and Political Research Incorporated, Monash University, Clayton.
- Hoyle, R.H. (2012). Model specification in structural equation modeling. In R. H. Hoyle (Ed.), Handbook of structural equation modeling (pp. 126-144). New York: The Guilford Press.
- Hu, L., & Bentler, P.M. (1998). Fit indices in covariance structure modeling: Sensitivity to underparameterized model misspecification. *Psychological Methods*, 3(4), 424-453 .
- Hurley, A.E., Scandura, T.A., Schriesheim, C.A., Brannick, M.T., Seers, A., Vandenberg, R.J., & Williams, L.J. (1997). Exploratory and confirmatory factor analysis: guidelines, issues, and alternatives. *Journal of Organizational Behavior*, 18, 667-683 .
- In'nami, Y., & Koizumi, R. (2012). Structural equation modeling in educational research: a primer. In M. S. Khine (Ed.), Application of structural equation modeling in educational research and practice (pp. 23-52 ).AW Rotterdam, The Netherlands: Sense Publishers.
- Kline, R.B. (2016). Principles and practice of structural equation modeling (4th ed.). New York: The Guilford Press.
- Maruyama, G.M. (1998). Basics of structural equation modeling. United States of America :SAGE Publications.
- Mulaik, S.A. (2005). History of Path Analysis. In B. S. Everitt & D. C. Howell (Eds.), Encyclopedia of Statistics in Behavioral Science (Vol. 2, pp. 869–875). Chichester: John Wiley & Sons, Ltd.
- Mulaik, S.A. (2009). Linear causal modeling with structural equations. Boca Raton, Florida, United States: CRC Press.
- Mulaik, S.A. (2010). Foundations of factor analysis (3rd ed.). New York: Taylor & Francis Group.
- Petter, S., Straub, D., & Rai, A. (2007). Specifying formative constructs in information systems research. *MIS Quarterly*, 31(4), 623-656 .
- Raykov, T., & Marcoulides, G.A. (2010). Introduction to psychometric theory. New York, NY: Routledge.